

Def. 51

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$,

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$

▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).
- ▶ Ist $\chi_A = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_m)^{k_m}$,

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $\text{Min}_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $\text{Grad}(\text{Min}_A) \leq \text{Grad}(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $\text{Grad} \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).
- ▶ Ist $\chi_A = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_m)^{k_m}$, wobei λ_i paarweise verschieden sind ,

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).
- ▶ Ist $\chi_A = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_m)^{k_m}$, wobei λ_i paarweise verschieden sind, so ist $Min_A = (t - \lambda_1)^{k'_1} \dots (t - \lambda_m)^{k'_m}$,

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $\text{Min}_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $\text{Grad}(\text{Min}_A) \leq \text{Grad}(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $\text{Grad} \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).
- ▶ Ist $\chi_A = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_m)^{k_m}$, wobei λ_i paarweise verschieden sind, so ist $\text{Min}_A = (t - \lambda_1)^{k'_1} \dots (t - \lambda_m)^{k'_m}$, wobei $k_i \geq k'_i \geq 0$ (Satz 57 + Lemma 33).

Def. 51 Min_A ist ein Polynom $\neq 0$ sodass

- ▶ $Min_A(A) = \mathbf{0}$
- ▶ Ist $P(A) = \mathbf{0}$ für ein $P \neq 0$, so ist $Grad(Min_A) \leq Grad(P)$.

Es gilt:

- ▶ Minimalpolynom existiert (und hat $Grad \leq n$)
(Weil nach Hamilton-Cayley $\chi_A(A) = \mathbf{0}$.)
- ▶ Ist eindeutig bis zur Multiplikation mit Elementen aus $\mathbb{K} \setminus \{0\}$
(Satz 57).
- ▶ Ist $\chi_A = (t - \lambda_1)^{k_1} \dots (t - \lambda_m)^{k_m}$, wobei λ_i paarweise verschieden sind, so ist $Min_A = (t - \lambda_1)^{k'_1} \dots (t - \lambda_m)^{k'_m}$, wobei $k_i \geq k'_i \geq 0$ (Satz 57 + Lemma 33).
(Wir werden sogar zeigen, dass in dem Fall $k'_i \geq 1$.)

Satz 58

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K}*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$.*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar,*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt,*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn \mathfrak{L}_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\mathfrak{L}_A =$*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$,*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies :

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies :. Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar,

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A: $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$.

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \dots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \left(\begin{array}{ccc} \boxed{\begin{array}{ccc} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{array}} & & \\ & \dots & \\ & & \boxed{\begin{array}{ccc} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{array}} \end{array} \right)$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt.

Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \dots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt,

Satz 58 *A* sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: *A* ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix *A*: $P(A) = \mathbf{0}$.

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \dots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt, dass

$$P(A) =$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt, dass

$$P(A) = B \cdot P(\Lambda) \cdot B^{-1} =$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt, dass

$$P(A) = B \cdot P(\Lambda) \cdot B^{-1} = B \begin{pmatrix} P(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & P(\lambda_m) \end{pmatrix} B^{-1}$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt, dass

$$P(A) = B \cdot P(\Lambda) \cdot B^{-1} = B \begin{pmatrix} P(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & P(\lambda_m) \end{pmatrix} B^{-1} = B \mathbf{0} B^{-1}$$

Satz 58 *A sei eine $(n \times n)$ -Matrix über \mathbb{K} mit paarweise verschiedenen Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_m$. Dann gilt: A ist g.d. diagonalisierbar, wenn χ_A in Linearfaktoren zerfällt, also $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, und das Polynom $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$ annihiliert die Matrix A : $P(A) = \mathbf{0}$.*

Beweis \implies : Angenommen, die Matrix ist diagonalisierbar, also $A = B\Lambda B^{-1}$. Aus Satz 55 folgt, dass χ_A in Linearfaktoren zerfällt. Wir wiederholen den Beweis.

$$\chi_A = \det \begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} \lambda_1 - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_1 - t \end{matrix}} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{\begin{matrix} \lambda_m - t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_m - t \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

$$= (\lambda_1 - t)^{\text{geo}_A(\lambda_1)} \dots (\lambda_m - t)^{\text{geo}_A(\lambda_m)}.$$

„Zum aufwärmen“ haben wir gezeigt, dass

$$P(A) = B \cdot P(\Lambda) \cdot B^{-1} = B \begin{pmatrix} P(\lambda_1) & & \\ & \ddots & \\ & & P(\lambda_m) \end{pmatrix} B^{-1} = B \mathbf{0} B^{-1} = \mathbf{0}.$$

Beweis \Leftarrow

Beweis \Leftarrow Angenommen,

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind,

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) =$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$.

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 :=$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} :=$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild} f_1 := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild} f_1 := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 := \text{Bild} f_1 := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}$.

$V_2 :=$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 := \text{Bild} f_1 := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}$.

$V_2 :=$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 := \text{Bild} f_1 := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}$.

$V_2 :=$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}$.

$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} :=$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}$.

$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 :=$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} :=$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u)\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

=

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

=

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

=

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

\vdots

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

⋮

$$V_m :=$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2}|_{V_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3}|_{V_2} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

⋮

$$V_m := \text{Bild}_{f_m}|_{V_{m-1}} :=$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

⋮

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

⋮

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2}|_{V_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3}|_{V_2} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m}|_{V_{m-1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underline{\quad}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) =$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\mathfrak{N}_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\text{dim}(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \text{dim}(K^n) - \text{dim}(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\text{dim}(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \dim(\text{Kern}_{f_2})$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^{\lambda_1}) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^{\lambda_1}) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \dim(\text{Kern}_{f_m})$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^{\lambda_1}) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_{m-1}) - \dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$.

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$. Dann ist

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^{\text{ern}}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(K^{\text{ern}}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_{m-1}) - \dim(K^{\text{ern}}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$. Dann ist

$$0 \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$. Dann ist

$$0 \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m) \stackrel{\text{Satz 55}}{\geq}$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\chi_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\vdots$$

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(K^n) - \dim(\text{Kern}_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_1) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

$$\vdots$$

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(V_{m-1}) - \underbrace{\dim(\text{Kern}_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$. Dann ist

$$0 \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m) \stackrel{\text{Satz 55}}{\geq} n - \text{alg}_A(\lambda_1) - \dots - \text{alg}_A(\lambda_m) = 0.$$

Beweis \Leftarrow Angenommen, $\aleph_A = (\lambda_1 - t)^{k_1} \dots (\lambda_m - t)^{k_m}$, wobei λ_i verschieden sind, und $P(A) = (\lambda_m Id - A) \dots (\lambda_1 Id - A) = \mathbf{0}$. Sei $f_i : V \rightarrow V$ die lineare Abbildung mit Matrix $\lambda_i Id - A$. Man betrachte die folgende Untervektorräume von V :

$$V_1 := \text{Bild}_{f_1} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{\lambda_1 u - Au \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_2 := \text{Bild}_{f_2|_{V_1}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_1\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$V_3 := \text{Bild}_{f_3|_{V_2}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_2\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_3 \circ f_2 \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} =$$

$$\{(\lambda_3 Id - A)(\lambda_2 Id - A)(\lambda_1 Id - A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

\vdots

$$V_m := \text{Bild}_{f_m|_{V_{m-1}}} := \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m(u) \text{ für irgendeinen } u \in V_{m-1}\}$$

$$= \{v \in V \text{ s.d. } v = f_m \circ \dots \circ f_1(u) \text{ für irgendeinen } u \in V\} = \{P(A)u \text{ für alle } u \in V\}.$$

$$\dim(V_1) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \dim(Kern_{f_1}) = n - \text{geo}_A(\lambda_1)$$

$$\dim(V_2) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_1) - \dim(Kern_{f_2})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_2)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \text{geo}_A(\lambda_2)$$

\vdots

$$\dim(V_m) \stackrel{\text{Dimensionsformel}}{=} \underbrace{\dim(V_{m-1}) - \dim(Kern_{f_m})}_{\leq \text{geo}_A(\lambda_m)} \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m)$$

Aber $\dim(V_m) = 0$, da $P(A)v \equiv \vec{0}$. Dann ist

$$0 \geq n - \text{geo}_A(\lambda_1) - \dots - \text{geo}_A(\lambda_m) \stackrel{\text{Satz 55}}{\geq} n - \text{alg}_A(\lambda_1) - \dots - \text{alg}_A(\lambda_m) = 0. \text{ Dann ist}$$

$\text{geo}_A(\lambda_1) + \dots + \text{geo}_A(\lambda_m) = n$, und A ist nach Satz 55 diagonalisierbar.

Folgerung

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar,*

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn Min_A*

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn
 $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t),$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.*

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.*

Beweis.

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.*

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}.$$

Folgerung *Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.*

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit Eigenwert λ_i .

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A) v =$

$$\underbrace{\hspace{15em}}_{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}}$$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots \underbrace{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A)}_v v =$$

$$(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}$$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m - \lambda_j) v =$$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots \underbrace{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A)}_v v =$$

$$(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}$$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m - \lambda_j) v =$$

$$(\lambda_1 - \lambda_j)^{k'_1} \dots (\lambda_m - \lambda_j)^{k'_m} v$$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots \underbrace{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A)}_v v =$$

$$(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}$$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m - \lambda_j) v =$$

$$(\lambda_1 - \lambda_j)^{k'_1} \dots (\lambda_m - \lambda_j)^{k'_m} v \stackrel{\text{Falls } k_j = 0}{\neq} \vec{0} \text{ ist.}$$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots \underbrace{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A)}_v v =$$

$$(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}$$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m - \lambda_j) v =$$

$$(\lambda_1 - \lambda_j)^{k'_1} \dots (\lambda_m - \lambda_j)^{k'_m} v \stackrel{\text{Falls } k_j = 0}{\neq} \vec{0} \text{ ist. Also, } \text{Min}_A(A) \neq \mathbf{0}.$$

Folgerung Eine Matrix A ist g.d. diagonalisierbar, wenn $\text{Min}_A = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$, wobei λ_i paarweise verschieden sind.

Beweis. Nach Lemma 33 und Satz 57 ist

$\text{Min}_A = (\lambda_1 - t)^{k'_1} \dots (\lambda_m - t)^{k'_m}$. Wir zeigen: alle $k'_i \geq 1$.

Tatsächlich, sonst betrachten wir einen Eigenvektor v mit

Eigenwert λ_j . Der Vektor $(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m} v =$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots \underbrace{(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m \text{Id} - A)}_v v =$$

$$(\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m}$$

$$(\lambda_1 \text{Id} - A)^{k'_1} \dots (\lambda_m \text{Id} - A)^{k'_m - 1} (\lambda_m - \lambda_j) v =$$

$$(\lambda_1 - \lambda_j)^{k'_1} \dots (\lambda_m - \lambda_j)^{k'_m} v \stackrel{\text{Falls } k'_j = 0}{\neq} \vec{0} \text{ ist. Also, } \text{Min}_A(A) \neq \mathbf{0}. \quad \square$$

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \aleph_A

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \aleph_A



Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \mathfrak{N}_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \mathfrak{N}_A

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \mathfrak{N}_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \mathfrak{N}_A



Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \aleph_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \aleph_A



Zerfällt \aleph_A in Linearfaktoren?

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \mathfrak{N}_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \mathfrak{N}_A



Zerfällt \mathfrak{N}_A in Linearfaktoren?

nein
→

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Ist $P(A) = \mathbf{0}$?

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Ist $P(A) = \mathbf{0}$?

nein
→

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne χ_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von χ_A



Zerfällt χ_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Ist $P(A) = \mathbf{0}$?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \mathfrak{N}_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \mathfrak{N}_A



Zerfällt \mathfrak{N}_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Ist $P(A) = \mathbf{0}$?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Satz 58 als Kriterium zur Diagonalisierbarkeit

Sei A eine $(n \times n)$ -Matrix.

Berechne \mathfrak{N}_A



Berechne alle versch.
NSt. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ von \mathfrak{N}_A



Zerfällt \mathfrak{N}_A in Linearfaktoren?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

Man betrachte
 $P = (\lambda_1 - t) \dots (\lambda_m - t)$.



Ist $P(A) = \mathbf{0}$?

nein
→

A ist nicht diagonalisierbar

↓ Ja

A ist diagonalisierbar

Definition 52

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum,

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V ,

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Eine Bilinearform σ heißt **symmetrisch**, falls

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Eine Bilinearform σ heißt **symmetrisch**, falls

(Symmetrie) $\sigma(u, v) = \sigma(v, u)$.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Eine Bilinearform σ heißt **symmetrisch**, falls

(Symmetrie) $\sigma(u, v) = \sigma(v, u)$.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Eine Bilinearform σ heißt **symmetrisch**, falls

(Symmetrie) $\sigma(u, v) = \sigma(v, u)$.

Bemerkung $\sigma(\vec{0}, v) = \sigma(u, \vec{0}) = 0$.

Definition 52 Es sei $(V, +, \bullet)$ ein \mathbb{K} -Vektorraum, u, u', u'', v, v', v'' beliebige Vektoren aus V , $\lambda', \lambda'' \in \mathbb{K}$ beliebige Skalare. **Bilinearform** auf V ist eine Abbildung $\sigma : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ mit der Eigenschaft

(Bilinearität) $\sigma(\lambda' u' + \lambda'' u'', v) = \lambda' \sigma(u', v) + \lambda'' \sigma(u'', v)$,
 $\sigma(u, \lambda' v' + \lambda'' v'') = \lambda' \sigma(u, v') + \lambda'' \sigma(u, v'')$.

Eine Bilinearform σ heißt **symmetrisch**, falls

(Symmetrie) $\sigma(u, v) = \sigma(v, u)$.

Bemerkung $\sigma(\vec{0}, v) = \sigma(u, \vec{0}) = 0$. Tatsächlich,
 $\sigma(\vec{0}, v) = \sigma(0 \cdot \vec{0}, v) \stackrel{\text{Linearität}}{=} 0\sigma(\vec{0}, v) = 0$.

Bsp.

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n .

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n$

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Symmetrie ist offensichtlich (weil $x_iy_i = y_ix_i$).

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Symmetrie ist offensichtlich (weil $x_i y_i = y_i x_i$).

Bilinearität:

$\sigma(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) =$

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Symmetrie ist offensichtlich (weil $x_i y_i = y_i x_i$).

Bilinearität:

$$\sigma(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x'_1 + \lambda'' x''_1) y_1 + \dots + (\lambda' x'_n + \lambda'' x''_n) y_n =$$

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Symmetrie ist offensichtlich (weil $x_i y_i = y_i x_i$).

Bilinearität:

$$\begin{aligned} \sigma(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) &= (\lambda' x'_1 + \lambda'' x''_1) y_1 + \dots + (\lambda' x'_n + \lambda'' x''_n) y_n = \\ &= \lambda' x'_1 y_1 + \dots + \lambda' x'_n y_n + \lambda'' x''_1 y_1 + \dots + \lambda'' x''_n y_n = \end{aligned}$$

Bsp. (Standard-Skalarprodukt) auf \mathbb{R}^n . Für $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ und $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

setze $\sigma(x, y) = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

Das ist eine symmetrische Bilinearform)

Symmetrie ist offensichtlich (weil $x_i y_i = y_i x_i$).

Bilinearität:

$$\begin{aligned} \sigma(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) &= (\lambda' x'_1 + \lambda'' x''_1) y_1 + \dots + (\lambda' x'_n + \lambda'' x''_n) y_n = \\ &= \lambda' x'_1 y_1 + \dots + \lambda' x'_n y_n + \lambda'' x''_1 y_1 + \dots + \lambda'' x''_n y_n = \\ &= \lambda' \sigma(x', y) + \lambda'' \sigma(x'', y). \end{aligned}$$

HauptBsp:

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V .

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$.

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} .

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt:

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v)$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ bzw. $C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ setze

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2)

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \cong \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \cong \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right)$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2)$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) =$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y =$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y = (\lambda' x'^t + \lambda'' x''^t) A y$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y = (\lambda' x'^t + \lambda'' x''^t) A y = \lambda' x'^t A y + \lambda'' x''^t A y$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y = (\lambda' x'^t + \lambda'' x''^t) A y = \lambda' x'^t A y + \lambda'' x''^t A y = \lambda' \sigma_A(x', y) + \lambda'' \sigma_A(x'', y).$$

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y = (\lambda' x'^t + \lambda'' x''^t) A y = \lambda' x'^t A y + \lambda'' x''^t A y = \lambda' \sigma_A(u', v) + \lambda'' \sigma_A(u'', v).$$

Linearität bzgl. zweiter Variabel ist ähnlich.

HauptBsp:

Sei $B := (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis in V . Sei $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$. Wir identifizieren $\text{Mat}(n, 1)$ mit \mathbb{K}^n und $\text{Mat}(1, 1, \mathbb{K})$ mit \mathbb{K} . Definiere $\sigma_A : V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ wie folgt: Für die Vektoren u, v mit Koordinaten

$$C_B(u) := x := \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ bzw. } C_B(v) := y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ setze}$$

$$\sigma_A(u, v) = x^t A y = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \text{Mat}(1, 1, \mathbb{K}) \equiv \mathbb{K}.$$

(In einer Formel: $\sigma_A(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$.)

Bsp. Für $V = \mathbb{R}^2$ mit der Standard-Basis (e_1, e_2) und $A = Id$ ist

$$\sigma_A \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (x_1 y_1 + x_2 y_2) \text{ (Dies ist Standard-Skalarprodukt in } \mathbb{R}^2 \text{)}.$$

Die Form σ_A ist bilinear: tatsächlich,

$$\sigma_A(\lambda' x' + \lambda'' x'', y) = (\lambda' x' + \lambda'' x'')^t A y = (\lambda' x'^t + \lambda'' x''^t) A y = \lambda' x'^t A y + \lambda'' x''^t A y = \lambda' \sigma_A(u', v) + \lambda'' \sigma_A(u'', v).$$

Linearität bzgl. zweiter Variabel ist ähnlich.

Noch einmal: wir brauchen die folgende Daten für σ_A : eine Matrix A und eine Basis.

Lemma 34

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$.

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen *symmetrische* Matrizen)

Beweis: \Leftarrow

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen *symmetrische* Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$.

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen *symmetrische* Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$.

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:
 $\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:
 $\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist
 $Mat(1, 1) \ni (\alpha)$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*).

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,
 $(\alpha) =$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,
 $(\alpha) = (x^t A y)^t$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} \quad$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies :

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:
 $\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,
 $(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u)$.

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) =$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies :

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies : Angenommen, σ_A ist symmetrisch.

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies : Angenommen, σ_A ist symmetrisch. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_A(b_j, b_i)$.

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies : Angenommen, σ_A ist symmetrisch. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_A(b_j, b_i)$. Dann ist $a_{ij} = a_{ji}$,

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies : Angenommen, σ_A ist symmetrisch. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_A(b_j, b_i)$. Dann ist $a_{ij} = a_{ji}$, und deswegen $A^t = A$. \square

Lemma 34 Die Bilinearform σ_A ist symmetrisch $\iff A^t = A$. (Solche Matrizen heißen **symmetrische** Matrizen)

Beweis: \Leftarrow Angenommen, $A^t = A$. Setze $\sigma_A(u, v) = \alpha$. Z.z.:

$\sigma_A(v, u) = \alpha$. Nach Definition ist

$$\text{Mat}(1, 1) \ni (\alpha) \stackrel{\text{Def.}}{=} x^t A y \quad (*)$$

Wir transponieren die beiden Seiten der Gleichung (*). Da $(\alpha)^t = (\alpha)$,

$$(\alpha) = (x^t A y)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} y^t A^t (x^t)^t = y^t A x = \sigma_A(v, u).$$

Wicht. Frage vor dem Beweis in \implies : Was ist $\sigma_A(b_i, b_j)$?

Antwort:

$$\sigma_A(b_i, b_j) = (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Platz j}$$

$$= (0 \dots \underbrace{1}_{\text{Platz i}} \dots 0) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{ij} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = a_{ij}.$$

Beweis des Lemmas 34 in \implies : Angenommen, σ_A ist symmetrisch. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_A(b_j, b_i)$. Dann ist $a_{ij} = a_{ji}$, und deswegen $A^t = A$. \square

Satz 59

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) .

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt:

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$.
Diese Matrix $A =$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$.
Diese Matrix $A = (a_{ij})$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$.
Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**,

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist,

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche** Matrix.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$,

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt die **Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist $\sigma_0(u, v) =$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist $\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist $\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) = x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist

$$\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$= x_1(y_1\sigma_0(b_1, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_1, b_n)) +$$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist

$$\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$= x_1(y_1\sigma_0(b_1, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_1, b_n)) + \dots + x_n(y_1\sigma_0(b_n, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_n, b_n))$$

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist

$$\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$= x_1(y_1\sigma_0(b_1, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_1, b_n)) + \dots + x_n(y_1\sigma_0(b_n, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_n, b_n)).$$

Da alle $\sigma_0(b_i, b_j) \stackrel{(*)}{=} 0$,

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist

$$\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$= x_1(y_1\sigma_0(b_1, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_1, b_n)) + \dots + x_n(y_1\sigma_0(b_n, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_n, b_n)).$$

Da alle $\sigma_0(b_i, b_j) \stackrel{(*)}{=} 0$, ist die Summe oben gleich 0.

Satz 59 Sei (b_1, \dots, b_n) eine Basis in (V) . Dann gilt: für jede Bilinearform σ auf \mathbb{K}^n gibt es genau eine $A \in \text{Mat}(n, n, \mathbb{K})$, so dass $\sigma = \sigma_A$. Ferner gilt: das (i, j) Element der Matrix A ist gleich $\sigma(b_i, b_j)$. Diese Matrix $A = (a_{ij}) = \sigma(b_i, b_j)$ heißt **die Matrix der Bilinearform**, oder **Gram'sche Matrix**.

Bsp. Gram'sche Matrix des Standard-Skalarprodukts $\sigma(x, y) := x_1y_1 + \dots + x_ny_n$ ist Id .

Beweis. Zuerst Eindeutigkeit. Angenommen $\sigma_A(u, v) = \sigma_B(u, v)$ für alle $u, v \in \mathbb{K}^n$. Dann ist $\sigma_A(b_i, b_j) = \sigma_B(b_i, b_j)$. Da $\sigma_A(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von A ist und $\sigma_B(b_i, b_j)$ gleich (i, j) -Element von B ist, sind die Matrizen gleich.

Betrachte die Matrix A mit $a_{ij} = \sigma(b_i, b_j)$. Betrachte die Bilinearform $\sigma_0 : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$, $\sigma_0(u, v) := \sigma(u, v) - \sigma_A(u, v)$.

Z.z.: $\sigma_0(u, v) = 0$. Nach Konstruktion ist

$$\sigma_0(b_i, b_j) = \underbrace{\sigma(b_i, b_j)}_{a_{ij}} - \underbrace{a_{ij}}_{\text{Wicht. Bsp}} = 0. \quad (*)$$

Seien $u = x_1b_1 + \dots + x_nb_n$ und $v = y_1b_1 + \dots + y_nb_n$. Dann ist

$$\sigma_0(u, v) = \sigma_0(x_1b_1 + \dots + x_nb_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$x_1\sigma_0(b_1, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) + \dots + x_n\sigma_0(b_n, y_1b_1 + \dots + y_nb_n) =$$

$$= x_1(y_1\sigma_0(b_1, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_1, b_n)) + \dots + x_n(y_1\sigma_0(b_n, b_1) + \dots + y_n\sigma_0(b_n, b_n)).$$

Da alle $\sigma_0(b_i, b_j) \stackrel{(*)}{=} 0$, ist die Summe oben gleich 0.

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung:

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt:

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ,

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=}$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=}$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v)$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matirzen).

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B .

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' ,

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

$$\text{Also, ist } \sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v).$$

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung:

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch (d.h., $A^t = A$),

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch (d.h., $A^t = A$), so ist $T^t A T$ auch symmetrisch.

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch (d.h., $A^t = A$), so ist $T^t A T$ auch symmetrisch. In der Tat, $(T^t A T)^t$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch (d.h., $A^t = A$), so ist $T^t A T$ auch symmetrisch. In der Tat, $(T^t A T)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} T^t A T$

Wie ändert sich die Gram'sche Matrix, wenn wir die Basis wechseln?

Wiederholung: Gramm'sche Matrix zu σ bzgl. Basis B ist die Matrix A sodass $\sigma(u, v) = (C_B(u))^t A C_B(v)$. (*)

Wiederholung — Satz 37 $\forall v$ gilt: $T C_{B'}(v) = C_B(v)$, (**)

wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' , d.h., die Spalten von T Koordinaten von b'_i in Basis B sind.

Also, ist $\sigma(u, v) \stackrel{(*)}{=} (C_B(u))^t A C_B(v) \stackrel{(**)}{=} (T C_{B'}(u))^t A T C_{B'}(v) \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} (C_{B'}(u))^t \underbrace{T^t A T}_{A'} C_{B'}(v)$.

Wir haben bewiesen:

Satz 60 (Transformationsregel für Gram'sche Matrizen). Sei A die Gramm'sche Matrix der Bilinearform σ bzgl. Basis B . Dann ist $A' := T^t A T$ die Gramm'sche Matrix von σ bzgl. Basis B' , wobei T die Transformationsmatrix von B nach B' ist.

Kleine Übung: Ist A symmetrisch (d.h., $A^t = A$), so ist $T^t A T$ auch symmetrisch. In der Tat, $(T^t A T)^t \stackrel{\text{Folg. B Satz 48}}{=} T^t A^t (T^t)^t = T^t A T$.

Zielsetzung:

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Zielsetzung:

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „**einfach**“ ist.

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matirzen).

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren:

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix mit Hilfe der Transformation $A \mapsto T^t A T$,

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix mit Hilfe der Transformation $A \mapsto T^t A T$, wobei $T \in GL(n, \mathbb{K})$

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix mit Hilfe der Transformation $A \mapsto T^t A T$, wobei $T \in GL(n, \mathbb{K})$ bringen?

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix mit Hilfe der Transformation $A \mapsto T^t A T$, wobei $T \in GL(n, \mathbb{K})$ bringen?

Wir geben die Antwort,

Ziel: Symmetrische Bilinearformen untersuchen.

Methode: Suche eine Basis sodass die Matrix „einfach“ ist.

Wiederholung – Satz 60 (Transformationsregel für Gramm'sche Matrizen). Nach Basiswechseln mit der Transformationsmatrix T wird die Gramm'sche Matrix A der Bilinearform σ wie folgt geändert: $A \mapsto T^t A T$.

Ziel Umformulieren: In welche „einfachste“ Form kann man eine Matrix mit Hilfe der Transformation $A \mapsto T^t A T$, wobei $T \in GL(n, \mathbb{K})$ bringen?

Wir geben die Antwort, falls $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ist.

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(Positivdefinitheit) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt**

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn,

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**,

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp.

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n$

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ist ein

Skalarprodukt:

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ist ein

Skalarprodukt:

Bilinearität und Symmetrie haben wir bereits bewiesen.

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ist ein

Skalarprodukt:

Bilinearität und Symmetrie haben wir bereits bewiesen.

Z.z.: (**Positivdefinitheit**):

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ist ein

Skalarprodukt:

Bilinearität und Symmetrie haben wir bereits bewiesen.

Z.z.: (**Positivdefinitheit**): $\sigma(x, x) = x_1^2 + \dots + x_n^2$

Skalarprodukt:

Def. 52 – Voraussetzung: Sie $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Eine Bilinearform heißt **positiv definite**, falls

(**Positivdefinitheit**) $\sigma(u, u) > 0$ für $u \neq \vec{0}$.

Symmetrische positiv definite Bilinearform heißt ein **Skalarprodukt** (oder: **Innerprodukt**).

Bemerkung: **Positivdefinitheit** hat nur dann Sinn, falls der Körper **geordnet ist**, d.h., es die Relation \geq auf dem Körper gibt.

Deswegen betrachten wir nur \mathbb{R} -Vektorräume.

Bsp. Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n

Für $\sigma(x, y) = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \dots x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ist ein

Skalarprodukt:

Bilinearität und Symmetrie haben wir bereits bewiesen.

Z.z.: (**Positivdefinitheit**): $\sigma(x, x) = x_1^2 + \dots + x_n^2 \neq 0$ für $x \neq \vec{0}$

Bsp.

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$.

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$.

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$.
Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage:

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?*

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:**

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$,*

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab.

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$,

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist*

$\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist,

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) =$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_j ab. Sind alle $\alpha_j > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_j \leq 0$ ist, dann ist

$$\sigma(e_j, e_j) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}}$$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summante}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0,$$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$,

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$,

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage:

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: Ist sie positiv definit? **Frage umformulieren:** ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist $\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0, \text{ also gibt es}$$

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: *Ist sie positiv definit?* **Frage umformulieren:** *ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?*

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: Ist sie positiv definit? **Frage umformulieren:** ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Antwort: $a_{ij} \stackrel{\text{Satz 59}}{=} \alpha_j$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: Ist sie positiv definit? **Frage umformulieren:** ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist $\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0, \text{ also gibt es}$$

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Antwort: $a_{ij} \stackrel{\text{Satz 59}}{=} \sigma(e_i, e_j)$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: Ist sie positiv definit? **Frage umformulieren:** ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Antwort: $a_{ij} \stackrel{\text{Satz 59}}{=} \sigma(e_i, e_j) = \begin{cases} 0 & \text{für } i \neq j \\ \alpha_i & \text{für } i = j \end{cases}$

Bsp. Seien $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$. Setze $\sigma(x, y) = \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$. Das ist eine symmetrische Bilinearform auf \mathbb{R}^n (beweis wie in Bsp. mit Standard-Skalarprodukt).

Frage: Ist sie positiv definit? **Frage umformulieren:** ist $\sigma(x, x) > 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq \vec{0}$?

Antwort hängt von α_i ab. Sind alle $\alpha_i > 0$, so ist

$\sigma(x, x) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2 \geq 0$ und ist gleich 0 nur für $u = \vec{0}$.

Falls ein $\alpha_i \leq 0$ ist, dann ist

$\sigma(e_i, e_i) = 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = \alpha_i \leq 0$, also gibt es

ein $u \neq \vec{0}$, so dass $\sigma(u, u) \leq 0$, und die Bilinearform ist nicht positiv definit.

Frage: Was ist die Gram'sche Matrix von σ ?

Antwort: $a_{ij} \stackrel{\text{Satz 59}}{=} \sigma(e_i, e_j) = \begin{cases} 0 & \text{für } i \neq j \\ \alpha_i & \text{für } i = j \end{cases}$

Also, die Gram'sche Matrix ist $\begin{pmatrix} \alpha_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \alpha_n \end{pmatrix}$.

Definition 53 *Eine Basis (b_1, \dots, b_n)*

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal*

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ ,

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$.

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis *orthonormal*

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis *orthonormal*

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform $\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n$.

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis *orthonormal*

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) :=$$

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis *orthonormal*

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0$$

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt *orthogonal* bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis *orthonormal*

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$.

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$. In der Tat, wie wir oben bewiesen haben, ist sie orthogonal.

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$. In der Tat, wie wir oben bewiesen haben, ist sie orthogonal. Da zusätzlich $\sigma(e_i, e_i) :=$

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$. In der Tat, wie wir oben bewiesen haben, ist sie orthogonal. Da zusätzlich

$$\sigma(e_i, e_i) := 0 + \dots + \underbrace{1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0$$

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$. In der Tat, wie wir oben bewiesen haben, ist sie orthogonal. Da zusätzlich

$$\sigma(e_i, e_i) := 0 + \dots + \underbrace{1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 1,$$

Orthogonale und orthonormale Basen

Definition 53 Eine Basis (b_1, \dots, b_n) heißt **orthogonal** bzgl. einer Bilinearform σ , falls für alle $i \neq j \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_j) = 0$. Falls zusätzlich für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$ gilt $\sigma(b_i, b_i) = 1$, dann heißt die Basis **orthonormal**

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthogonalbasis für die Bilinearform

$$\sigma(x, y) := \alpha_1 x_1 y_1 + \dots + \alpha_n x_n y_n.$$

(In der Tat, für $i < j$ gilt

$$\sigma(e_i, e_j) := 0 + \dots + \underbrace{\alpha_i \cdot 1 \cdot 0}_{i\text{-te Summande}} + \dots + \underbrace{\alpha_j \cdot 0 \cdot 1}_{j\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 0.)$$

Bsp. Standard-Basis in \mathbb{R}^n ist eine Orthonormalbasis für das Standard-Skalarprodukt $\sigma(x, y) := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$. In der Tat, wie wir oben bewiesen haben, ist sie orthogonal. Da zusätzlich

$$\sigma(e_i, e_i) := 0 + \dots + \underbrace{1 \cdot 1}_{i\text{-te Summande}} + \dots + 0 = 1, \text{ ist sie orthonormal.}$$