

Lineare Algebra II

Woche 10

18.06.2024 und 20.06.2024

Frobenius-Normalform vs. Jordan-Normalform von A $\dot{x} = Ax$

Eigenräume reichen im Fall $\mu^{\text{geo}}(A, \lambda) < \mu^{\text{alg}}(A, \lambda)$ nicht aus!

Frobenius-Normalform

Zerlegung in direkte Summe
 A -invarianter Unterräume der Bauart

$$\langle x_1, Ax_1, A^2x_1, \dots, A^{m-1}x_1 \rangle,$$

repräsentiert jeweils durch ein lokales
Minimalpolynom.

$$\begin{bmatrix} C_{p_1} & & & \\ & C_{p_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & C_{p_k} \end{bmatrix}$$

Begleitmatrizen

Jordan-Normalform

Zerlegung in direkte Summe
 A -invarianter Unterräume
verallgemeinerter Eigenräume

$$\begin{bmatrix} \boxed{} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{} \end{bmatrix}$$

Jordan-Blöcke

Verallgemeinerte Eigenvektoren

Definition 30.1

Es sei K ein Körper und $A \in K^{n \times n}$ für $n \in \mathbb{N}_0$.

- ① Ein Vektor $x \in K^n \setminus \{0\}$ heißt ein **verallgemeinerter Eigenvektor** oder **Hauptvektor** zum **Eigenwert** $\lambda \in K$ der Matrix A , wenn

$$(\lambda I - A)^k x = 0 \quad , \text{ d.h. } x \in \text{Kern}((\lambda I - A)^k)$$

für ein $k \in \mathbb{N}$ gilt. Die Stufe ist $k \in \mathbb{N}$, wenn $(\lambda I - A)^k x = 0$, aber $(\lambda I - A)^{k-1} x \neq 0$ gilt.

- ② Die Menge $= \bigcup_{k \in \mathbb{N}} \text{Kern}((\lambda I - A)^k)$

$$\text{GEig}(A, \lambda) := \{x \in K^n \mid (\lambda I - A)^k x = 0 \text{ für ein } k \in \mathbb{N}\}$$

heißt der **verallgemeinerte Eigenraum** zu $\lambda \in K$.
nicht notwendig ein EW zur Matrix A

Verallgemeinerte Eigenräume sind A -invariant

$$(\lambda I - A)^k x = 0 \quad \Rightarrow \quad (\lambda I - A)^k \underbrace{Ax} = 0 \quad \checkmark$$

deu: $(\lambda I - A) A = \lambda A - A^2 = A(\lambda I - A)$

also auch $(\lambda I - A)^k A = (\lambda I - A)^{k-1} A (\lambda I - A)$
 $= \dots = A(\lambda I - A)^k$

Eigenschaften der Kerne aufsteigender Potenzen

Für jede quadratische Matrix A gilt $A^k x = 0 \Rightarrow A^{k+1} x = 0$
 \nwarrow Unterraum
 \nwarrow
 $\{0\} = \text{Kern}(A^0) \subseteq \text{Kern}(A^1) \subseteq \text{Kern}(A^k) \subseteq \text{Kern}(A^{k+1}) \subseteq \dots$

insbesondere

$$\{0\} = \text{Kern}((\lambda I - A)^0) \subseteq \text{Kern}((\lambda I - A)^1) \subseteq \text{Kern}((\lambda I - A)^2) \subseteq \dots$$

Eigenvektoren

Lemma 30.2 Sättigung spätestens bei $k=n$

Es sei K ein Körper und $A \in K^{n \times n}$ für $n \in \mathbb{N}_0$. Dann gilt

$$\text{Kern}(A^n) = \text{Kern}(A^{n+j}) \quad \text{für alle } j \in \mathbb{N}_0.$$

$$\text{GEig}(A, \lambda) = \text{Kern}((\lambda I - A)^n)$$

Zerlegung in verallgemeinerte Eigenräume

Satz 30.3 (Version für Matrizen)

Es sei K ein Körper und $A \in K^{n \times n}$ für $n \in \mathbb{N}_0$.

Wenn das charakteristische Polynom χ_A wie in

$$\chi_A = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}$$

vollständig in Linearfaktoren zerfällt, dann gilt:

$$K^n = \bigoplus_{j=1}^s \text{GEig}(A, \lambda_j).$$

Das ist insbes.
der Fall über
alg. abgeschlosse-
nen Körpern wie
in \mathbb{C} .

discrete Summe
 A -invarianter
Unterräume

Innere Struktur verallgemeinerter Eigenräume

↳ Eigenwert von A , $x_k \neq 0$

VEV Stufe

$$Ax_1 = \lambda x_1 \Leftrightarrow (\lambda I - A)x_1 = 0$$

1

$$Ax_2 = \lambda x_2 + x_1 \Leftrightarrow (\lambda I - A)x_2 = -x_1 \Leftrightarrow (\lambda I - A)^2 x_2 = \underbrace{-(\lambda I - A)x_1}_{=0}$$

2

$$(\lambda I - A)x_3 = -x_2$$

3

$$\vdots \quad \vdots \quad = \quad \vdots$$

\vdots

$$Ax_r = \lambda x_r + x_{r-1} \quad (\lambda I - A)x_r = -x_{r-1} \Rightarrow (\lambda I - A)^r x_r = 0$$

r

Ende, sobald $(\lambda I - A)x_r = -x_{r-1}$ nicht lösbar

Darstellungsmatrix von f_A auf dem Unterraum $\langle x_1, x_2, \dots, x_r \rangle$:

Basis

$$\begin{matrix} x_1 \rightarrow \\ \\ \\ x_r \rightarrow \end{matrix} \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & & \\ & \lambda & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \lambda & 1 \\ & & & & \lambda \end{bmatrix}$$

lineare Unabhängigkeit:

$$\sum_{k=1}^r \alpha_k x_k = 0$$

$$\Rightarrow \sum_{k=1}^r \alpha_k (\lambda I - A)^{r-k} x_k = 0$$

$$\text{d.h. } \alpha_r (-x_{r-1}) = 0 \Rightarrow \alpha_r = 0 \quad \text{usw.}$$

Definition 30.5

Es sei K ein Körper.

- ① Es sei $\lambda \in K$ und $r \in \mathbb{N}$. Dann heißt die Matrix

$$J_r(\lambda) := \begin{bmatrix} \lambda & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & \lambda \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \lambda \end{bmatrix} \in K^{r \times r}$$

der **Jordan-Block** der Größe $r \times r$ mit Diagonaleintrag λ .

- ② Eine Matrix $A \in K^{n \times n}$, $n \in \mathbb{N}_0$, heißt eine **Jordan-Matrix**, wenn sie eine Blockdiagonalmatrix aus lauter Jordan-Blöcken ist.

Eigenschaften von Jordan-Blöcken

Charakt. für das Fehlen von EV sind Jordan-Blöcke mit $r > 1$.

Bemerkung 30.6

- 1 Für $r = 1$ ergibt sich $J_1(\lambda) = (\lambda) \in K^{1 \times 1}$.
- 2 Der Jordan-Block $J_r(\lambda)$ ist ähnlich zur Begleitmatrix C_p des Polynoms $p = (t - \lambda)^r \in K[t]$ und daher

$$\chi_{J_r(\lambda)} = \mu_{J_r(\lambda)} = (t - \lambda)^r \in K[t].$$

- 3 $\lambda \in K$ ist der einzige Eigenwert von $J_r(\lambda)$. Dieser weist die größtmögliche Differenz zwischen seiner algebraischen und geometrischen Vielfachheit auf, denn es gilt

$$\mu^{\text{alg}}(\overset{J_r(\lambda)}{\lambda}, \lambda) = r \quad \text{und} \quad \mu^{\text{geo}}(\overset{J_r(\lambda)}{\lambda}, \lambda) = 1.$$

Satz 30.7 (Version für Matrizen)

Es sei K ein Körper und $A \in K^{n \times n}$ für $n \in \mathbb{N}_0$.

Wenn das charakteristische Polynom χ_A vollständig in Linearfaktoren zerfällt, dann gilt:

- 1 A ist ähnlich zu einer Jordan-Matrix

Jordan-Normalform

$$\begin{bmatrix} J_{r_1}(\lambda_1) & & & \\ & J_{r_2}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_{r_k}(\lambda_k) \end{bmatrix} \quad k \in \mathbb{N}$$

Eigenwerte
entsprechend
ihres geom. Vielfachheit

- 2 Die Jordan-Normalformen von A unterscheiden sich nur in der Reihenfolge ihrer Jordan-Blöcke.

Eigenschaften der Jordan-Normalform

Bemerkung 30.8

$$\begin{bmatrix} J_{r_1}(\lambda_1) & & \\ & J_{r_2}(\lambda_2) & \\ & & \ddots \\ & & & J_{r_k}(\lambda_k) \end{bmatrix}$$

- $\mu^{\text{alg}}(A, \lambda) = \sum_{\lambda_j = \lambda} r_j$ *Summe der Dim. aller J -Blöcke zu λ*

- $\mu^{\text{geo}}(A, \lambda) = \sum_{\lambda_j = \lambda} 1$ *Anzahl der J -Blöcke zu λ*

$$\chi_A = \prod_{j=1}^k (t - \lambda_j)^{r_j} \quad \lambda_j \text{ kann mehrfach vorkommen}$$

$$\mu_A = \prod_{\lambda \in \Lambda(A)} (t - \lambda)^{\underbrace{\max\{r_j \mid \lambda_j = \lambda\}}_{\text{Größe des gr. } J\text{-Blockes zu } \lambda}}$$

Beispiel 30.9

- ① Die Matrix $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & -4 \\ -2 & 1 & 5 \end{bmatrix} \in \mathbb{Q}^{3 \times 3}$ besitzt das charakteristische Polynom und Minimalpolynom $\chi_A = \mu_A = (\lambda - 2)^{\textcircled{3}}$.

Es gibt also nur einen J -Block: $J_{\textcircled{3}}(2)$

$$\hat{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & \\ & 2 & 1 \\ & & 2 \end{bmatrix}$$

Beispiel 30.9

- ② Die Matrix $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 \\ -1 & 1 & 4 \end{bmatrix} \in \mathbb{Q}^{3 \times 3}$ besitzt das charakteristische Polynom $\chi_A = (\lambda - 2)^3$ und das Minimalpolynom $\mu_A = (\lambda - 2)^2$.

Alle J -Blöcke gehören zu 2. Größter: $J_2(2)$

Notwendig. weiterer J -Block $J_1(2)$.

$$\hat{A} = \left[\begin{array}{cc|c} 2 & 1 & \\ & 2 & \\ \hline & & 2 \end{array} \right]$$

Beispiel 30.9

③ Die Matrix $A = \begin{bmatrix} 4 & -1 & -2 & 3 \\ -1 & 5 & 2 & -4 \\ 0 & 1 & 3 & -1 \\ -1 & 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{Q}^{4 \times 4}$ besitzt das

charakteristische Polynom $\chi_A = (\lambda - 3)^3(\lambda - 2)$ und das
Minimalpolynom $\mu_A = (\lambda - 3)^2(\lambda - 2)$.

$J_2(3)$ $J_1(2)$ und $J_1(3)$

$$\hat{A} = \left[\begin{array}{ccc|c} 3 & 1 & & \\ & 3 & & \\ \hline & & 2 & \\ \hline & & & 3 \end{array} \right]$$

n Fakultät

Beispiel 30.9

- ④ Die Darstellungsmatrix der Ableitungsabbildung $f: K_n[t] \rightarrow K_n[t]$ bzgl. der Monombasis $(t^0, t^1, \frac{1}{2}t^2, \dots, \frac{1}{n!}t^n)$ ist

$$J_{n+1}(0) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & n \end{pmatrix} \in K^{(n+1) \times (n+1)}$$

Wiederholung: Bilinearformen auf einem Vektorraum

Es sei V ein Vektorraum über dem Körper K .

oder : auf V

Eine Abbildung $\gamma: V \times V \rightarrow K$ heißt eine **Bilinearform** auf $V \times V$,
wenn für jedes feste $\bar{u} \in V$ und jedes feste $\bar{v} \in V$ die Abbildungen

$$\gamma(\bar{u}, \cdot): V \ni v \mapsto \gamma(\bar{u}, v) \in K$$

$$\gamma(\cdot, \bar{v}): V \ni u \mapsto \gamma(u, \bar{v}) \in K$$

beide linear sind.

$$\gamma(\bar{u}, \cdot) \in V^* \quad \text{und} \quad \gamma(\cdot, \bar{v}) \in V^*$$

Die Menge $\text{Bil}(V, V)$ aller Bilinearformen $V \times V \rightarrow K$ ist ein K -Vektorraum.

Wiederholung: Bilinearformen auf einem Vektorraum

Wir nennen eine Bilinearform

symmetrisch, wenn $\gamma(u, v) = \gamma(v, u)$ für alle $u, v \in V$

schiefsymmetrisch, wenn $\gamma(u, v) = -\gamma(v, u)$ für alle $u, v \in V$

alternierend, wenn $u = v \Rightarrow \gamma(u, v) = 0$

gilt.

- Jede alternierende Bilinearform ist schiefsymmetrisch.
- Im Fall $\text{char}(K) \neq 2$ ist auch jede schiefsymmetrische Bilinearform alternierend.

Siehe Lemma 22.30

Bilinearformen auf einem Vektorraum

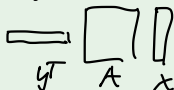
Die durch A induzierte BLF auf K^n

Beispiel 31.1

- ① Für jede Matrix $A \in K^{n \times n}$ ist die Abbildung

$$K^n \times K^n \ni (x, y) \mapsto y^T A x \in K$$

eine Bilinearform auf K^n .



Die Symmetrieeigenschaften von γ_A sind die von A .

$$y^T A x = (y^T A x)^T = x^T A^T y \stackrel{?}{=} x^T A y$$

$\Leftrightarrow A = A^T$

Spezialfall: $\delta I(x, y) = y^T x = x^T y$

Bilinearformen auf einem Vektorraum

Beispiel 31.1

- ② Die Multiplikation zweier Polynome

$$K = \mathbb{R}$$

$$K[t] \times K[t] \ni (p, q) \mapsto \int_0^1 \tilde{p}(t) \cdot \tilde{q}(t) dt \in K$$

ist eine symmetrische Bilinearform auf $K[t]$.

Ebenfalls Bilinearform, nicht-symmetrisch:

$$(p, q) \mapsto \tilde{p}(0) \cdot \tilde{q}(1) \in K \quad \text{und nicht anti-symmetrisch}$$

Nicht-Symmetrie: $p = t+1, \quad q = t$

$$\tilde{p}(0) = 1$$

$$\tilde{q}(1) = 1$$

$$\underbrace{\tilde{p}(0) \cdot \tilde{q}(1)}_{\gamma(p, q)} = 1$$

$$\tilde{q}(0) = 0$$

$$\tilde{p}(1) = 1+1 \in K$$

$$\underbrace{\tilde{q}(0) \cdot \tilde{p}(1)}_{\gamma(q, p)} = 0$$

Darstellungsmatrix einer Bilinearform

Definition 31.2

Es sei V ein endlich-dimensionaler Vektorraum über dem Körper K und $\gamma \in \text{Bil}(V, V)$. Weiter sei $B_V = (v_1, \dots, v_n)$, $n \in \mathbb{N}_0$, eine Basis von V .

Die Matrix

$$A := \mathcal{M}_{B_V^*}^{B_V}(\gamma) = (\gamma(v_i, v_j))_{i,j=1}^n \in K^{n \times n}$$

Fundamental-
matrix

heißt die **Darstellungsmatrix** der Bilinearform γ bzgl. der Basis B_V .

$$u = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, \quad v = \sum_{j=1}^n \beta_j v_j$$

$i \backslash j$	1	2
1	$\gamma(v_1, v_1)$	$\gamma(v_1, v_2)$
2	\dots	\dots

$$\Rightarrow \gamma(u, v) = \gamma\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, \sum_{j=1}^n \beta_j v_j\right)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \beta_j \gamma(v_i, v_j) = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}^T A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

\longleftarrow

Darstellungsmatrix einer Bilinearform

Bemerkung 31.3

$\gamma \in \text{Bil}(V, V)$ kann identifiziert werden mit $\hat{\gamma} \in \text{Hom}(V, V^*)$ durch

$$\gamma(\cdot, v) = \hat{\gamma}(v)$$

eigentlich: $\mathcal{M}_{\mathcal{B}_{V^*}}^{\mathcal{B}_V}(\hat{\gamma})$

Wir unterscheiden γ
und $\hat{\gamma}$ nicht!

Ist V endlich-dimensional, dann ist die zu $\gamma \in \text{Hom}(V, V^*)$ **duale Bilinearform** $\gamma^*: \underbrace{V^{**} \cong V} \rightarrow V^*$ definiert durch

$$\gamma^*(u, v) = \gamma(v, u)$$

für $u, v \in V$.

Tausch der Argu-
mente

$\gamma: U \rightarrow V$
 $\gamma^*: V^* \rightarrow U^*$
duales Homomorphismus

Transformation der Darstellungsmatrix

Satz 31.4

Es seien K ein Körper und V ein endlich-dimensionaler Vektorraum über K . Weiter seien B_V und \hat{B}_V Basen von V .

Dann gilt für die Darstellungsmatrix einer Bilinearform $\gamma: V \times V \rightarrow K$:

$$M_{\hat{B}_V}^{\hat{B}_V}(\gamma) = T_{\hat{B}_V}^{B_V} M_{B_V}^{B_V}(\gamma) T_{B_V}^{\hat{B}_V}.$$

Symmetrieerhaltung! $\hat{A} = T^T A T^{-1}$

Transponierte
voneinander

Konvention: $T = J_{\hat{B}_V}^{B_V}$ „von alt nach neu“

Definition 31.5

Es seien K ein Körper und $n \in \mathbb{N}_0$.

Zwei Matrizen $A, \hat{A} \in K^{n \times n}$ heißen **kongruent**, wenn es eine invertierbare Matrix $T \in K^{n \times n}$ gibt, sodass gilt:

$$\hat{A} = T^{-T} A T^{-1}.$$

Kongruenz ist Äquivalenztransformation!

\hat{A} ist symm. $\Leftrightarrow A$ ist symm.

Satz 31.6

Es seien K ein Körper, $n \in \mathbb{N}_0$ und $A, \hat{A} \in K^{n \times n}$. Weiter sei V ein Vektorraum über K mit $\dim(V) = n$ und B_V eine Basis von V mit dualer Basis B_V^* , $\gamma: V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform und $A = \mathcal{M}_{B_V^*}^{B_V}(\gamma)$.

Dann sind äquivalent:

- 1 A und \hat{A} sind kongruente Matrizen.
- 2 \hat{A} ist die Darstellungsmatrix von γ bzgl. einer geeigneten Basis \hat{B}_V und zugehöriger dualer Basis \hat{B}_V^* .

dieselbe BLF

Bemerkung 31.7

Name	Transformation	Darstellungsmatrizen von
Äquivalenztransform.	$S A T^{-1}$	$\text{Hom}(V, W)$
Ähnlichkeitstransform.	$T A T^{-1}$	$\text{End}(V)$
Kongruenztransform.	$T^{-T} A T^{-1}$	$\text{Bil}(V, V) \cong \text{Hom}(V, V^*)$

- Einer Matrix kann man nicht ansehen, welche Art von Abbildung sie repräsentiert!
- Beispielsweise ist die Frage nach Eigenwerten einer Matrix oder nach ihrer Jordan-Normalform nur dann sinnvoll, wenn diese einen Endomorphismus repräsentiert!

Rang einer Bilinearform

Definition 31.8

Es seien K ein Körper und V ein Vektorraum über K mit $\dim(V) = n \in \mathbb{N}_0$. Weiter sei $\gamma: V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform und $A = \mathcal{M}_{B_V^*}^{B_V}(\gamma) \in K^{n \times n}$ ihre Darstellungsmatrix bzgl. einer beliebigen Basis B_V von V .

Wir definieren den **Rang** der Bilinearform γ durch

$$\text{Rang}(\gamma) := \text{Rang}(A).$$

Wohldefiniert, weil Rang einer Matrix unter Äquivalenz- und Umb., unter Kongruenztr. erhalten bleibt (Folgerung 15.41).

Nicht-ausgeartete und perfekte Bilinearformen

Definition 31.9

Es seien K ein Körper und V ein Vektorraum über K . Weiter sei $\gamma: V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform.

- ① γ heißt **nicht ausgeartet**, wenn die linearen Abbildungen

$$V \ni u \mapsto \gamma(u, \cdot) \in V^*$$

$$V \ni v \mapsto \gamma(\cdot, v) \in V^*$$

beide injektiv sind. Andernfalls heißt γ **ausgeartet**.

- ② γ heißt **perfekt**, wenn die linearen Abbildungen

$$V \ni u \mapsto \gamma(u, \cdot) \in V^*$$

$$V \ni v \mapsto \gamma(\cdot, v) \in V^*$$

beide bijektiv sind.

Nicht-ausgeartete und perfekte Bilinearformen

Bei (Anti-) Symmetrie reicht jeweils eine der Bed.

nicht notwendig und nicht-dimensional

Lemma 31.10

Es seien K ein Körper und V ein Vektorraum über K . Weiter sei $\gamma: V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform.

Dann sind äquivalent:

① γ ist nicht entartet.

② Es gelten

Testen mit allen $v \in V$

$$\gamma(u, v) = 0 \text{ für alle } v \in V \Rightarrow u = 0$$

$\text{Kern}(u \mapsto \gamma(u, \cdot)) = \{0\}$

$$\gamma(u, v) = 0 \text{ für alle } u \in V \Rightarrow v = 0$$

Testen mit allen $u \in V$

③ Es gelten

für alle $u \neq 0$ existiert $v \in V$ mit $\gamma(u, v) \neq 0$

für alle $v \neq 0$ existiert $u \in V$ mit $\gamma(u, v) \neq 0$

Lemma 31.11

Es seien K ein Körper und V ein Vektorraum über K mit $\dim(V) = n \in \mathbb{N}_0$. Weiter sei $\gamma: V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform und $A = \mathcal{M}_{B_V^*}^{B_V}(\gamma) \in K^{n \times n}$ ihre Darstellungsmatrix bzgl. einer beliebigen Basis B_V von V .

Dann sind äquivalent:

$$\textcircled{6} \quad \text{Rang}(\gamma) = n$$

- ① $u \mapsto \gamma(u, \cdot)$ ist injektiv.
- ② $v \mapsto \gamma(\cdot, v)$ ist injektiv.
- ③ γ ist nicht-entartet.
- ④ γ ist perfekt.
- ⑤ A ist regulär.