## 9 Das Eigenwertproblem und die Jordansche Normalform

## 9.1 Das Eigenwertproblem

Ähnliche Matrizen Zwei Matrizen  $A, B \in \mathbb{K}^{n \times n}$  heißen ähnlich, wenn es eine reguläre Matrix  $T \in \mathbb{K}^{n \times n}$  gibt mit

$$(9.1) A = T^{-1}BT.$$

Ähnlichkeit ist eine Äquivalenzrelation auf dem Raum der  $(n \times n)$ -Matrizen. Wegen  $A = E_n A E_n$  ist A zu sich selber ähnlich. In der Definition (9.1) wurde implizit die Symmetrie der Ähnlichkeit vorausgesetzt. Wir können aber in (9.1) nach B auflösen,  $B = TAT^{-1}$ , also ist auch B zu A ähnlich. Ist A zu B und B zu C ähnlich, so

$$A = T^{-1}BT, \ B = T'^{-1}CT' \ \Rightarrow A = T^{-1}T'^{-1}CT'T = (T'T)^{-1}C(T'T).$$

Nullstellen von Polynomen Sei

$$p(x) = a_n x^n + \ldots + a_1 x + a_0, \quad a_i \in \mathbb{C}, \ a_n \neq 0$$

ein Polynom vom Grad n. Wir sagen, q besitzt in  $x_0$  eine Nullstelle der Vielfachheit k, wenn es ein Polynom q vom Grade n-k gibt mit

(9.2) 
$$p(x) = (x - x_0)^k q(x) \quad \text{mit } q(x_0) \neq 0.$$

Der Fundamentalsatz der Algebra besagt, dass die Summe der Vielfachheiten der Nullstellen gerade n ergibt. Im Reellen ist dieser Satz nicht richtig, wie das Polynom  $p(x) = x^2 + 1$  beweist, das im Reellen keine Nullstellen besitzt.

In (9.2) können wir aufgrund dieses Fundamentalsatzes auch die n-k Nullstellen von q ausklammern. Sind  $x_1, \ldots, x_n$  die Nullstellen von p, die hier nicht alle verschieden sein müssen, so können wir schreiben

(9.3) 
$$p(x) = a_n(x - x_1) \dots (x - x_n).$$

Wir betrachten Eigenwertprobleme nur über dem Körper  $\mathbb{C}$ . Wenn eine Matrix reellwertig ist, ist sie auch eine Matrix über  $\mathbb{C}$ .

Sei  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ .  $\lambda \in \mathbb{C}$  heißt *Eigenwert* von A, wenn

$$Ax = \lambda x$$
 für ein  $x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ .

x ist dann Eigenvektor zu  $\lambda$ . Insbesondere ist  $U = \operatorname{span}\{x\}$  ein invarianter Raum, d.h.  $AU \subset U$ .

 $\lambda$  ist genau dann Eigenwert, wenn die Matrix  $A - \lambda E_n$  singulär ist und damit das charakteristische Polynom von A

$$\phi(\mu) = \det(A - \mu E_n)$$

in  $\lambda$  eine Nullstelle besitzt.

Die Größe

$$\sigma(\lambda) = \text{Vielfachheit der Nullstelle } \lambda \text{ in } \phi$$

heißt algebraische Vielfachheit von  $\lambda$ . Nach dem im vorigen Abschnitt Gesagten ist die Summe der algebraischen Vielfachheiten der Eigenwerte n. Der Vektorraum

$$L(\lambda) = \{ x \in \mathbb{C}^n : Ax = \lambda x \}$$

heißt Eigenraum zu  $\lambda$ . Ferner heißt

$$\rho(\lambda) = \dim L(\lambda)$$

geometrische Vielfachheit von  $\lambda$ .  $\rho(\lambda)$  ist die Zahl der linear unabhängigen Eigenvektoren zu  $\lambda$ .

**Satz 9.1** (a) Ist  $p(\mu)$  ein Polynom und gilt  $Ax = \lambda x$  für ein  $x \neq 0$ , so besitzt p(A) ebenfalls den Eigenvektor x zum Eigenwert  $p(\lambda)$ .

- (b)  $\lambda$  ist genau dann Eigenwert von A, wenn  $\overline{\lambda}$  Eigenwert von  $\overline{A}$  ist. Insbesondere: Ist die Matrix A reellwertig, so ist mit einem komplexen Eigenwert  $\lambda$  von A auch  $\overline{\lambda}$  Eigenwert von A.
- (c) A und  $A^T$  besitzen die gleichen Eigenwerte.
- (d) Die Determinante von A stimmt mit dem Produkt aller Eigenwerte von A überein.
- (e) Ähnliche Matrizen besitzen das gleiche charakteristische Polynom, also auch die gleichen Eigenwerte. Wenn

$$B = T^{-1}AT$$

und A besitzt den Eigenwert  $\lambda$  mit Eigenvektor x, so besitzt B den Eigenwert  $\lambda$  mit Eigenvektor  $T^{-1}x$ 

Beweis: (a) Aus  $Ax = \lambda x$  folgt  $A^k x = \lambda^k x$  und

$$p(A)x = a_m A^m x + \ldots + a_0 x = p(\lambda)x.$$

(b) Nach Satz 7.14(b) gilt

$$\det(\overline{A} - \overline{\lambda}E_n) = \overline{\det(A - \lambda E_n)}.$$

- (c) Das folgt aus 7.14(c)
- (d) In

$$\phi(\mu) = \det(A - \mu E_n) = (-1)^n (\mu - \lambda_1) \dots (\mu - \lambda_n)$$

(vergleiche (9.3)) setze man  $\mu = 0$ .

(e) Mit dem Determinantenmultiplikationssatz folgt

$$\det(B - \lambda E_n) = \det(T^{-1}AT - \lambda E_n) = \det(T^{-1}(A - \lambda E_n)T)$$
$$= \det T^{-1}\det(A - \lambda E_n)\det T = \det(A - \lambda E_n).$$

Ferner gilt

$$BT^{-1}x = T^{-1}Ax = T^{-1}(\lambda x) = \lambda T^{-1}x.$$

Beispiel 9.2 Das Jordan-Kästchen der Länge  $\nu$  zum Eigenwert  $\lambda$  ist definiert durch

(9.4) 
$$C_{\nu}(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{\nu \times \nu}.$$

Wegen

$$\det(C_{\nu}(\mu) - \lambda E_n) = (\mu - \lambda)^{\nu}$$

ist  $\lambda$  Eigenwert mit  $\sigma(\lambda) = \nu$ , aber  $x = e_1$  ist einziger Eigenvektor von  $C_{\nu}$ , also  $\rho(\lambda) = 1$ .  $\square$ 

Damit ist gezeigt, dass algebraische und geometrische Vielfachheit nicht übereinstimmen müssen. Es gilt aber  $\rho(\lambda) \leq \sigma(\lambda)$ .

**9.2** Die Jordansche Normalform Es sei an die Definition des Jordan-Kästchens  $C_{\nu}(\lambda)$  in (9.4) erinnert.

Satz 9.3 Sei  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ,  $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$  seien die Eigenwerte von A mit geometrischen bzw. algebraischen Vielfachheiten  $\rho(\lambda_i)$  und  $\sigma(\lambda_i)$ . Zu jedem  $\lambda_i$  gibt es Zahlen  $\nu_1^{(i)}, \ldots, \nu_{\rho(\lambda_i)}^{(i)}$  mit

$$\sigma(\lambda_i) = \nu_1^{(i)} + \ldots + \nu_{\rho(\lambda_i)}^{(i)}$$

und eine reguläre Matrix  $T \in \mathbb{C}^{n \times n}$  mit  $J = T^{-1}AT$ ,

$$J = \begin{pmatrix} C_{\nu_1^{(1)}}(\lambda_1) & & & & \\ & \ddots & & & & 0 \\ & & C_{\nu_{\rho(\lambda_1)}^{(1)}}(\lambda_1) & & & \\ & & & C_{\nu_1^{(2)}}(\lambda_2) & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & C_{\nu_{\rho(\lambda_k)}^{(k)}}(\lambda_k) \end{pmatrix}$$

J ist bis auf die Reihenfolge der Jordan-Kästchen eindeutig bestimmt.

Beweis: Der Beweis ist sehr aufwändig.  $\square$ 

**Diagonalisierbare Matrizen** Eine Matrix heißt diagonalisierbar, wenn für alle Eigenwerte  $\lambda_i$  gilt  $\rho(\lambda_i) = \sigma(\lambda_i)$ . Wenn man dann mehrfache Eigenwerte auch mehrfach zählt, folgt wegen  $\nu_i^{(i)} = 1$ ,

$$J = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

Anders ausgedrückt: Im diagonalisierbaren Fall gibt es eine Basis aus Eigenvektoren  $\{x_1, \ldots, x_n\}$  und die Matrix T hat die Gestalt

$$T=(x_1|\ldots|x_n).$$

Beispiel 9.4 Wir bestimmen die Eigenwerte und Eigenvektoren der Matrix

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Wir berechnen das charakteristische Polynom

$$\det(A - \lambda E_3) = \det\begin{pmatrix} 1 - \lambda & 2 & 1\\ 1 & 2 - \lambda & 2\\ 0 & 0 & 2 - \lambda \end{pmatrix}$$
$$= (1 - \lambda)(2 - \lambda)^2 - 1 \cdot 2(2 - \lambda) = (2 - \lambda)((1 - \lambda)(2 - \lambda) - 2)$$
$$= (2 - \lambda)(2 - 3\lambda + \lambda^2 - 2) = (2 - \lambda)\lambda(\lambda - 3).$$

Wir haben also die drei einfachen Eigenwerte  $\lambda_1 = 2$ ,  $\lambda_2 = 0$ ,  $\lambda_3 = 3$ .

Die Kernvektoren von  $A - \lambda_i E_3$  bestimmen wir mit dem Gauß-Algorithmus.

$$A - 2E_3 = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Die ersten beiden Spaltenvektoren spannen das Bild auf. Wir setzen daher  $x_3 = 1$  und erhalten aus  $(A - 2E_3)x = 0$  für die anderen Komponenten  $x_2 = -\frac{3}{2}$ ,  $x_1 = -2$ . Man kann hier noch die Probe machen:

$$Ax = \begin{pmatrix} -4 \\ -3 \\ 2 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} -2 \\ -3/2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$A - 0E_3 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Hier spannen die Spalten 1 und 3 das Bild auf. Wir setzen daher  $x_2 = 1$  und erhalten  $x_3 = 0$  und  $x_1 = -2$ . Die Probe kann man leicht im Kopf durchführen.

$$A - 3E_3 = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 5/2 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 5/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Wie zuvor setzen wir  $x_2 = 1$  und erhalten  $x_3 = 0$ ,  $x_1 = 1$ .

Insgesamt erhalten wir eine Basis aus Eigenvektoren

$$T = \begin{pmatrix} -2 & -2 & 1\\ -3/2 & 1 & 1\\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

und es gilt

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix} = T^{-1}AT.$$