

## Musterlösung Serie 6

## HAUPTACHSENTTRANSFORMATION, POSITIVE DEFINITHEIT

1. Gegeben sei die hermitesche Matrix  $A \in M(3 \times 3, \mathbb{C})$  definiert als

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

Bestimmen Sie eine unitäre Matrix  $P \in U(3)$ , so dass  $P^{-1}AP$  eine Diagonalmatrix ist.

*Lösung:*

Wir berechnen zuerst die Eigenwerte von  $A$ :

$$\begin{aligned} P_A(X) &= \begin{vmatrix} 1-X & i & -i \\ -i & 2-X & 0 \\ i & 0 & 2-X \end{vmatrix} \\ &= (1-X)(2-X)^2 - 2(2-X) \\ &= (2-X)(2-3X+X^2-2) \\ &= X(2-X)(X-3). \end{aligned}$$

Also gibt es eine unitäre Matrix  $P \in U(3)$ , sodass  $P^{-1}AP = \text{diag}(0, 2, 3)$ . Insbesondere gibt es eine ONB (bezüglich dem Standardskalarprodukt) aus Eigenvektoren von  $A$ . Diese Basisvektoren werden wir nun berechnen:

Aus dem Gleichungssystem

$$\begin{pmatrix} 1 & i & -i \\ -i & 2 & 0 \\ i & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0 \Leftrightarrow ix_1 = 2x_2 = 2x_3$$

folgt, dass  $v'_1 = (2i, -1, 1)^T$  eine Basis des Eigenraumes zum Eigenwert 0 ist. Aus dem Gleichungssystem

$$\begin{pmatrix} -1 & i & -i \\ -i & 0 & 0 \\ i & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0 \Leftrightarrow x_1 = 0 \text{ und } x_2 = x_3$$

folgt, dass  $v'_2 = (0, 1, 1)^T$  eine Basis des Eigenraumes zum Eigenwert 2 ist. Schlussendlich folgt aus dem Gleichungssystem

$$\begin{pmatrix} -2 & i & -i \\ -i & -1 & 0 \\ i & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0 \Leftrightarrow x_1 i = x_2 = -x_3,$$

dass  $v'_3 = (i, 1, -1)^T$  eine Basis des Eigenraumes zum Eigenwert 3 ist. Also ist  $P = (v_1, v_2, v_3)$ , wobei

$$\begin{aligned} v_1 &= \frac{v'_1}{\|v'_1\|} = \frac{1}{\sqrt{6}} (2i, -1, 1)^T, \\ v_2 &= \frac{v'_2}{\|v'_2\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} (0, 1, 1)^T, \\ v_3 &= \frac{v'_3}{\|v'_3\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} (i, 1, -1)^T \end{aligned}$$

die gesuchte Orthonormalbasis von  $\mathbb{C}^3$  ist, welche aus Eigenvektoren von  $A$  besteht.

2. Sei  $A \in M(3 \times 3, \mathbb{R})$  positiv definit und

$$E = \{x^T A x = 1\} \subset \mathbb{R}^3.$$

Berechnen Sie die kritischen Punkte von  $f(x) = \|x\|^2$  auf  $E$ . Verwenden Sie hierzu Methoden der Analysis II. Zeigen Sie, dass  $f(x)$  auf  $E$  beschränkt ist, und die kritischen Werte gerade  $\frac{1}{\lambda_j}$  sind, mit  $\lambda_j$  den Eigenwerten von  $A$ .

*Bemerkung:*  $E$  ist ein Ellipsoid und  $\frac{1}{\sqrt{\lambda_j}}$  sind gerade die Längen der Halbachsen.

*Lösung:* Zur Berechnung der kritischen Punkte verwenden wir die Methode der Lagrange-Multiplikatoren mit Multiplikator  $\frac{1}{\lambda}$ . Konkret zeigen wir: Die kritischen Punkte  $x \in E$  von  $f$  sind genau die Eigenvektoren von  $A$ , die in  $E$  liegen. Seien hierzu  $a_{ij}$  die Einträge von  $A$ . Zunächst bemerken wir, dass  $f$  auf  $E$  beschränkt ist, da  $E$  kompakt ist (siehe auch Bemerkung unten). Die kritischen Punkte erhalten wir durch Lösen des folgenden Systems:

$$\begin{cases} \frac{\partial}{\partial x_i} (\|x\|^2 - \lambda(x^T A x - 1)) = 0, & i = 1, 2, 3, \\ x^T A x - 1 = 0. \end{cases}$$

Wir berechnen die erste Gleichung als

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \|x\|^2 - \frac{1}{\lambda} (x^T A x - 1) \right) &= 2x_i - \frac{1}{\lambda} \left( 2a_{ii}x_i + \sum_{k \neq i} (a_{ki} + a_{ik}x_i) \right) \\ &= 2x_i - 2\frac{1}{\lambda} \sum_k a_{ki}x_i. \end{aligned}$$

Man beachte, dass  $\sum_k a_{ki}x_i$  gerade die  $i$ -te Koordinate von  $Ax$  ist. Es folgt daher  $Ax = \lambda x$ . Die zweite Gleichung zeigt:

$$1 = x^T Ax = \lambda x^T x = \lambda \|x\|^2,$$

daher ist  $\|x\|^2 = \frac{1}{\lambda}$  der zu  $x$  gehörende kritische Werte.

*Bemerkung:* Die normalisierten Eigenvektoren von  $A$  bilden die Zeilen einer orthogonalen Matrix  $S$ , so dass

$$D_A = S^T A S$$

Diagonalmatrix ist, mit den Eigenwerten  $\lambda_j$  als Diagonaleinträgen. Definieren wir neue Koordinaten  $y$  durch  $x = Sy$  und setzen  $a_j = \frac{1}{\sqrt{\lambda_j}}$  dann ist die Normalform des Ellipsoids gegeben durch

$$E = \{y^T D_A y = 1\} = \left\{ \frac{y_1^2}{a_1^2} + \frac{y_2^2}{a_2^2} + \frac{y_3^2}{a_3^2} = 1 \right\}.$$

Auch die Kompaktheit von  $E$  lässt sich so sehen, da  $S$  orthogonal, also längenerhaltend ist.

3. Betrachten Sie die reelle symmetrische Matrix

$$G = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 & -2 \\ -2 & 3 & -2 & 1 \\ 1 & -2 & 3 & -2 \\ -2 & 1 & -2 & 3 \end{pmatrix}$$

Führen Sie für  $G$  eine Hauptachsentransformation durch, d.h. finden Sie eine orthogonale Matrix  $S$ , so dass  $S^T G S$  eine Diagonalmatrix ist.

*Hinweis:* Alle Eigenwerte von  $G$  sind ganzzahlig.

*Lösung:*

Das charakteristische Polynom von  $G$  ist

$$P_G(X) = X^4 - 12X^3 + 36X^2 - 32X = X(X^3 - 12X^2 + 36X - 32).$$

Aus dieser Faktorisierung ersehen wir, dass  $G$  den Eigenwert 0 besitzt und das Produkt der übrigen Eigenwerte gleich 32 ist. Nach dem Hinweis kommen nur Teiler von 32 als weitere Eigenwerte von  $G$  in Frage. Durch Testen der Kandidaten  $\pm 1, 2, 4, 8, 16, 32$  ergibt sich die Faktorisierung

$$P_G(X) = X(X - 2)^2(X - 8).$$

Mit Vielfachheiten gerechnet hat  $G$  also die Eigenwerte

$$\lambda_1 := 0, \quad \lambda_2 := \lambda_3 := 2, \quad \lambda_4 := 8.$$

Die zugehörigen Eigenvektoren ergeben sich zum Beispiel als

$$v_1 := \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad v_2 := \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad v_3 := \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad v_4 := \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

besitzt. Durch Normalisieren der Vektoren  $v_1$  und  $v_4$  und durch Anwenden des Gram-Schmidt-Verfahrens auf  $v_2$  und  $v_3$  erhalten wir die folgende Orthonormalbasis von Eigenvektoren:

$$\begin{aligned} \tilde{v}_1 &:= v_1 / \|v_1\| = v_1 / 2 \\ \tilde{v}_2 &:= v_2 / \|v_2\| = v_2 / \sqrt{2} \\ \tilde{v}_3 &:= \frac{v_3 - \langle v_3, v_2 / \|v_2\| \rangle v_2 / \|v_2\|}{\|v_3 - \langle v_3, v_2 / \|v_2\| \rangle v_2 / \|v_2\|\|} = \frac{v_3}{\|v_3\|} = v_3 / \sqrt{2} \\ \tilde{v}_4 &:= v_4 / \|v_4\| = v_4 / 2. \end{aligned}$$

Definieren wir also  $S$  als die Matrix mit den Spalten  $\tilde{v}_1, \dots, \tilde{v}_4$ ,

$$S := \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 1/\sqrt{2} & -1/2 \\ 1/2 & 1/\sqrt{2} & 0 & 1/2 \\ 1/2 & 0 & -1/\sqrt{2} & -1/2 \\ 1/2 & -1/\sqrt{2} & 0 & 1/2 \end{pmatrix},$$

so ist  $S$  orthogonal mit

$$S^T G S = S^{-1} G S = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 8 \end{pmatrix}.$$

4. Sei  $A$  eine reelle symmetrische Matrix mit  $A^k = I$  für ein  $k \in \mathbb{N}$ . Zeigen Sie, dass dann sogar  $A^2 = I$  gilt.

*Lösung:* Nach dem Spektralsatz existiert eine invertierbare Matrix  $U$ , so dass  $U^{-1}AU$  eine Diagonalmatrix ist, sagen wir mit Diagonaleinträgen  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ . Dann ist  $U^{-1}A^kU = (U^{-1}AU)^k$  eine Diagonalmatrix mit Diagonaleinträgen  $\lambda_1^k, \dots, \lambda_n^k$ . Wegen  $A^k = I$  folgt daraus  $\lambda_i^k = 1$  für alle  $i$ . Da  $\lambda_i$  reell ist, impliziert dies  $\lambda_i = \pm 1$  und somit  $\lambda_i^2 = 1$ . Also ist  $U^{-1}A^2U = (U^{-1}AU)^2$  die Einheitsmatrix, und folglich auch  $A^2$ .

5. Zeigen Sie, dass für eine symmetrische Matrix  $A \in M(n \times n, \mathbb{R})$  folgende Eigenschaften äquivalent sind:

- (i)  $A$  ist positiv semi-definit, d.h. für alle  $x \in \mathbb{R}^n$  ist  $x^T A x \geq 0$ .

- (ii)  $A = U^T U$  für eine Matrix  $U \in M(n \times n, \mathbb{R})$ .
- (iii) Alle Eigenwerte von  $A$  sind nicht-negativ.
- (iv) Alle Hauptminoren von  $A$  sind nicht-negativ.

*Achtung: Hierbei ist ein Hauptminor die Determinante einer  $k \times k$  Teilmatrix von  $A$ , die symmetrisch zur Diagonalen von  $A$  ist. Im Kriterium zur positiven Definitheit (Fischer 5.7.7) benötigt man nur die führenden Hauptminoren zu betrachten.*

*Lösung:* Wir zeigen  $(iii) \implies (ii) \implies (i) \implies (iii)$  und anschließend  $(ii) \implies (iv) \implies (iii)$ .

$(iii) \implies (ii)$  Wir können  $A$  orthogonal diagonalisieren, also  $A = S^T D S$ , mit  $S$  orthogonal und  $D$  diagonal, mit Diagonaleinträgen den (nicht-negativen) Eigenwerten von  $A$ . Es gibt daher eine Diagonalmatrix  $C$  mit  $C^2 = D$ . Dann ist  $U = C S$  eine Matrix mit  $A = U^T U$ .

$(ii) \implies (i)$  Für alle  $x \in \mathbb{R}^n$  ist  $x^T A x = (Ux)^T (Ux) \geq 0$ .

$(i) \implies (iii)$  Für einen Eigenwert  $\lambda$  von  $A$  mit Eigenvektor  $x$  gilt

$$0 \leq x^T A x = \lambda x^T x,$$

woraus  $\lambda \geq 0$  folgt.

$(ii) \implies (iv)$  Sei  $B$  ein Teilmatrix von  $A$ , die symmetrisch zur Diagonalen von  $A$  ist. Sei  $I \subset \{1, \dots, n\}$ , so dass  $B$  aus  $A$  durch Entfernen der Spalten und Zeilen in  $I$  entsteht. Wir bilden  $V$  aus  $U$  durch Entfernen der Spalten und Zeilen in  $I$ . Dann folgt aus  $A = U^T U$  direkt  $B = V^T V$ .

$(iv) \implies (i)$  Wir zeigen die Behauptung per Induktion nach  $n$ . Angenommen,  $\lambda < 0$  sei ein Eigenwert von  $A$ . Falls alle übrigen Eigenwerte von  $A$  positiv sind, so folgt  $\det(A) < 0$ , ein Widerspruch. Sei also ein  $\mu \leq 0$  ein weiterer Eigenwert von  $A$ . Wir wählen Eigenvektoren  $x$  für  $\lambda$  und  $y$  für  $\mu$ , die o.B.d.A. normiert sind. Dann sind  $x$  und  $y$  orthogonal ( $A$  ist symmetrisch, also selbstadjungiert). Wir wählen  $s \in \mathbb{R}$ , so dass  $w = x + sy$  mindestens eine Koordinate  $= 0$  besitzt; sei diese Koordinate die  $i$ -te. Wenn nun  $A'$  aus  $A$  durch Entfernen der  $i$ -ten Spalte und Zeile entsteht und  $w'$  aus  $w$  durch Entfernen der  $i$ -ten Koordinate, dann ist

$$(w')^T A' w' = w^T A w = \lambda + s^2 \mu < 0,$$

also ist  $A'$  nicht positiv semi-definit. Da wir die Äquivalenz von (i) und (iii) bereits gezeigt haben hat  $A'$  also einen negativen Eigenwert, ein Widerspruch zur Induktionsannahme.

*Der Beweis  $(iv) \implies (i)$  zeigt, warum es nicht genügt nur die führenden Hauptminoren von  $A$  zu betrachten: Die Koordinate  $i$  muss natürlich nicht die letzte Koordinate sein. Die Matrix  $A'$  ist also nicht unbedingt führender Hauptminor. Einfachstes Beispiel hierfür ist die (nicht positiv semi-definite) Matrix*

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