

### 3.6 Diagonalisierung

[Lang & Pucker 5.3.4, 14.2 (3.4, 16.2)]

Orthogonale Basistransformation (Seite 40):

$$\vec{e}'_i := O \vec{e}_i \Rightarrow \vec{e}'_i \cdot \vec{e}'_j = [\vec{e}'_i]^T [\vec{e}'_j] = \vec{e}_i^T O^T O \vec{e}_j = \delta_{ij},$$

d.h. die neue Basis ist auch orthonormiert, falls  $O^T O = \mathbb{1}$  gilt.

Matrixelemente in der neuen Basis:

$$M'_{ij} := \vec{e}'_i \cdot M \vec{e}'_j = [\vec{e}'_i]^T M \vec{e}'_j = \vec{e}_i^T O^T M O \vec{e}_j = (O^T M O)_{ij}.$$

Vektorkomponente in der neuen Basis:

$$v'_i := \vec{e}'_i \cdot \vec{v} = [\vec{e}'_i]^T \vec{v} = \vec{e}_i^T O^T \vec{v} = (O^T \vec{v})_i.$$

Kurz zusammengefasst: Spaltenvektoren ( $\vec{v}$ ), Zeilenvektoren ( $\vec{v}^T$ ) und Matrizen ( $M$ ) werden als

$$\begin{aligned} \vec{v} &\rightarrow \vec{v}' = O^T \vec{v} \\ \vec{v}^T &\rightarrow \vec{v}'^T = \vec{v}^T O \\ M &\rightarrow M' = O^T M O \end{aligned}$$

transformiert. „Skalare“ Größen wie  $\vec{v}^T \vec{v}$  oder  $\vec{v}^T M \vec{v}$  sind invariant.

— o —

Sei jetzt  $M$  eine symmetrische  $n \times n$ -Matrix. Wir nehmen an, dass alle  $n$  Eigenwerte ungleich sind oder, falls es Entartung gibt, dass die Eigenvektoren trotzdem als orthogonal (und normiert) gewählt werden können (vgl. Seite 50).

Wir setzen die Eigenvektoren als Spalten in  $O$ :  $O := (\vec{v}^{(1)} \vec{v}^{(2)} \dots \vec{v}^{(n)})$

Es gilt:  $M O = (M \vec{v}^{(1)} M \vec{v}^{(2)} \dots M \vec{v}^{(n)}) = (\lambda_1 \vec{v}^{(1)} \lambda_2 \vec{v}^{(2)} \dots \lambda_n \vec{v}^{(n)})$ ,

$$\begin{aligned} O^T M O &= \begin{pmatrix} \vec{v}^{(1)T} \\ \vec{v}^{(2)T} \\ \vec{v}^{(n)T} \end{pmatrix} (\lambda_1 \vec{v}^{(1)} \lambda_2 \vec{v}^{(2)} \dots \lambda_n \vec{v}^{(n)}) \\ &= \begin{pmatrix} \lambda_1 \overbrace{\vec{v}^{(1)T} \vec{v}^{(1)}}^1 & \lambda_2 \overbrace{\vec{v}^{(1)T} \vec{v}^{(2)}}^0 & \dots & \lambda_n \overbrace{\vec{v}^{(1)T} \vec{v}^{(n)}}^0 \\ \lambda_1 \overbrace{\vec{v}^{(2)T} \vec{v}^{(1)}}^0 & \lambda_2 \overbrace{\vec{v}^{(2)T} \vec{v}^{(2)}}^1 & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_n \overbrace{\vec{v}^{(n)T} \vec{v}^{(n)}}^1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

D.h., die so gewählte orthogonale Basistransformation diagonalisiert die Matrix  $M$ :  $M'$  hat nur diagonale Komponente, die genau die Eigenwerte von  $M$  (und  $M'$ ) sind.

Eine klassische Anwendung der Diagonalisierung beschäftigt sich mit quadratischen Formen und wird auch Hauptachsentransformation genannt.

Sei  $f(x_1, \dots, x_n) := x^T M x$ .

Bemerkung:  $M$  kann immer als symmetrisch gewählt werden.  
 Beweis:  $f = \sum_{i,j=1}^n x_i M_{ij} x_j = \sum_{i,j=1}^n \left( \frac{1}{2} x_i M_{ij} x_j + \frac{1}{2} x_j M_{ji} x_i \right)$   
 $= \sum_{i,j=1}^n x_i \frac{M_{ij} + M_{ji}}{2} x_j$  ↑  
umnenne  
Indizes!  
 $= x^T \left( \frac{M + M^T}{2} \right) x$   
← symmetrisch!

Die komplizierte Gleichung  $f(x_1, \dots, x_n) = C$  kann in neuen Koordinaten viel einfacher als

$$\underbrace{x^T}_{\mathbb{1} = \mathbb{0} \mathbb{0}^T} M \underbrace{x}_{\mathbb{1} = \mathbb{0} \mathbb{0}^T} = \underbrace{(\mathbb{0}^T x)^T}_{x'} \underbrace{\mathbb{0}^T M \mathbb{0}}_{M'} \underbrace{(\mathbb{0}^T x)}_{x'} = \sum_{i=1}^n \lambda_i (x'_i)^2 = C$$

ausgedrückt werden. [ "Rang" der quadratischen Form := Zahl von  $\lambda_i \neq 0$ .  
 Falls  $\forall \lambda_i > 0$  geht es um die Gleichung eines "Ellipsoids" in Hauptachsenlage. ]

Beispiel: Skizziere Lösung von  $2x^2 + 4xy - y^2 = 6$ .

⇒ Schreibe Gl. als  $(x \ y) \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 6$ .

Eigenwerte und Eigenvektoren von  $\begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$ :  $\lambda_1 = -2, v^{(1)} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ ,  
 $\lambda_2 = 3, v^{(2)} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

Die Eigenvektoren sind orthogonal;  $[v^{(1)}]^T v^{(2)} = \frac{1}{5}(2-2) = 0$ .

$\mathbb{O} = (v^{(1)} \ v^{(2)}) = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$ ;  $\mathbb{O}^T = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \mathbb{O}^T \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} x - 2y \\ 2x + y \end{pmatrix}$

$M' = \mathbb{O}^T M \mathbb{O} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$ .

In neuen Koordinaten gilt also  $-2(x')^2 + 3(y')^2 = 6$

⇔  $y' = \pm \sqrt{2 + \frac{2}{3}(x')^2}$

