

4.5 Eigenwerte und Eigenvektoren

Sei \underline{A} bel. aber feste $n \times n$ Matrix.

Def: Jedes $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ mit der Eigenschaft $\underline{\vec{v} \neq \vec{0}}$ und

$$\underline{\underline{A \vec{v} = \lambda \vec{v}}} \quad (\lambda \in \mathbb{R})$$

heißt Eigenvektor (EV) von \underline{A} zum Eigenwert (EW) λ .

Die Gl. selbst (bzw. deren Lösung) heißt Eigenwertproblem.

Extrem wichtig z.B. in der Quantenmechanik.

Bem: • Falls \vec{v} EV, dann auch $a\vec{v} \quad \forall a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$.

• Hier nur reelle EW λ betrachtet.

Beisp:

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

$$A \vec{v} = \lambda \vec{v}$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} v_1 + 2v_2 \\ -v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow v_1 + 2v_2 = \lambda v_1$$

$$-v_2 = \lambda v_2 \Rightarrow \text{entweder } \lambda = -1 \text{ oder } v_2 = 0$$

$$(i) \quad \underline{\underline{\lambda = -1}} \Rightarrow v_1 + 2v_2 = -v_1 \Rightarrow v_2 = -v_1 \Rightarrow \underline{\underline{\vec{v} = a \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}}}, a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$$

$$(ii) \quad v_2 = 0 \Rightarrow v_1 = \lambda v_1 \Rightarrow \underline{\underline{\lambda = 1}}, \underline{\underline{\vec{v} = b \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}}}, b \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$$

$$v_1 = 0 \Rightarrow \underline{\underline{\vec{v} = \vec{0}}}: \text{KniF}$$

$$2.) \quad \underline{D} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad (\text{Diagonalmatrix})$$

$$\Rightarrow \underline{D} \vec{e}_k = \lambda_k \vec{e}_k \quad \forall k=1, \dots, n$$

↑
S. 4.9

d.h. jedes \vec{e}_k ist EV von \underline{D} mit EW λ_k .

3.) Sei $\underline{R} \in O(n)$:

Erinnerung (S. 4.29): $\underline{R} \vec{e}_k = \vec{R}_k^s$, $\underline{R}_j^s \cdot \underline{R}_k^s = \delta_{jk}$

$$\Rightarrow \underline{R}^T \vec{R}_k^s = \underline{R}^T \underline{R} \vec{e}_k = \vec{e}_k$$

= 1

$$\Rightarrow \underline{R} \underline{D} \underline{R}^T \vec{R}_k^s = \underline{R} \underline{D} \vec{e}_k = \underline{R} \lambda_k \vec{e}_k = \lambda_k \vec{R}_k^s$$

Für $\underline{A} := \underline{R} \underline{D} \underline{R}^T$ folgt

$$\underline{A} \vec{R}_k^s = \lambda_k \vec{R}_k^s \quad \forall k=1, \dots, n$$

4.6 Zwei wichtige Sätze

Erinnerung: \underline{A}^T ist die Transponierte von \underline{A} mit $A_{jh}^T = A_{hj}$.

Def.: \underline{A} heißt symmetrische Matrix $\Leftrightarrow \underline{A}^T = \underline{A} \Leftrightarrow A_{kj} = A_{jk}$

Satz 1: Falls \underline{A} symmetrisch, dann ex. ein $\underline{R} \in O(n)$

und eine Diagonalmatrix \underline{D} so, dass

$$\underline{A} = \underline{R} \underline{D} \underline{R}^T$$

Bew: L A P

Folgerungen:

$$\bullet \quad \underline{\underline{R^T A R}} = \underline{\underline{R^T R}} \underline{\underline{D}} \underline{\underline{R^T R}} = \underline{\underline{D}}$$

$\underbrace{\quad}_{=1} \quad \underbrace{\quad}_{=1}$

„jede symm. Matrix ist mittels einer orthogonalen

Trafa diagonalisierbar“.

$$\bullet \quad \underline{\underline{A \vec{R}_h^s}} = \lambda_h \underline{\underline{\vec{R}_h^s}} \quad \forall h=1, \dots, n, \quad \vec{R}_j^s \cdot \vec{R}_h^s = \delta_{jh}$$

Beisp. 3.) auf S. 4.36

„die EV von A bilden eine ONB“

Satz 2: Sei A bel., aber fest. Dann ex. ein $R \in O(n)$

und eine symm. Matrix B so, dass

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{R}} \underline{\underline{B}}$$

(sog. Polarzerlegung von A)

Bew: LAP

Mit Satz 1 ex. zudem ein $\tilde{R} \in O(n)$ und eine Diagonalmatrix

D so, dass $B = \tilde{R} D \tilde{R}^T$. Mit $R_1 := R \tilde{R}$ und

$R_2 := \tilde{R}^T$ folgt $R_1, R_2 \in O(n)$ und $A = \underbrace{R}_{R_1} \underbrace{\tilde{R} D \tilde{R}^T}_{D} \underbrace{R_2}_{R_2} \Rightarrow$

$$\underline{\underline{A}} = \underline{\underline{R}}_1 \underline{\underline{D}} \underline{\underline{R}}_2$$

„Jede Matrix lässt sich zerlegen in eine „Drehspiegelung“ (R_1),
eine „Streckung“ (D) und eine weitere „Drehspiegelung“ (R_2).“

⇔ vollständige Klassifizierung aller $n \times n$ -Matrizen A

und damit (vgl. Übung 5.2) aller lin. Op. $A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$.

[Bem: symmetrische Matrizen sind Spezialfälle sog.
selbstadjungierter Matrizen, und analoge
Sätze gelten auch für letztere (\rightarrow LAP).]

4.7 Drehungen im \mathbb{R}^2

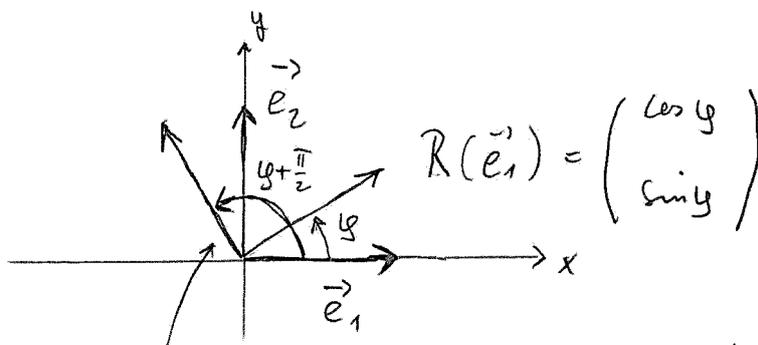
Sei $\underline{R} \in SO(2)$ („Drehmatrix“, vgl. S. 4.33) $\Rightarrow \underline{R} = \begin{pmatrix} \vec{R}_1^s & \vec{R}_2^s \end{pmatrix}$

$$\vec{R}_k^s = \underline{R} \vec{e}_k \stackrel{\text{S. 4.6}}{=} R(\vec{e}_k), \quad k=1,2.$$

↑
Folgerung 3.) auf S. 4.8 ↑ „Drehoperator“ bzw. „Drehung“

Anschaulich klar (keine „strenge Herleitung“):

Für jede Drehung R ex. ein Drehwinkel φ mit



$$R(\vec{e}_1) = \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{pmatrix}$$

$$R(\vec{e}_2) = \begin{pmatrix} \cos(\varphi + \frac{\pi}{2}) \\ \sin(\varphi + \frac{\pi}{2}) \end{pmatrix} \stackrel{\uparrow}{=} \begin{pmatrix} -\sin \varphi \\ \cos \varphi \end{pmatrix}$$

Details selbst!

$$\Rightarrow \underline{R} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix} =: \underline{R}(\varphi) \quad \text{„Drehung um } \varphi \text{“}$$



Ü 51: $\underline{\underline{R}}(\varphi) \underline{\underline{R}}(\chi) = \underline{\underline{R}}(\varphi + \chi)$ (anschaulich klar!)

$$\Rightarrow \underline{\underline{R}}(\varphi) \underline{\underline{R}}(-\varphi) = \underline{\underline{R}}(0) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \underline{\underline{1}}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \underline{\underline{R}}(\varphi)^{-1} &= \underline{\underline{R}}(-\varphi) = \begin{pmatrix} \cos(-\varphi) & -\sin(-\varphi) \\ \sin(-\varphi) & \cos(-\varphi) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & \sin \varphi \\ -\sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix} \\ &= \underline{\underline{R}}^T(\varphi) \quad \checkmark \end{aligned}$$

Zugehörige „positive Drehung“ :

$$\vec{v} = \sum_{k=1}^2 v_k \vec{e}_k = \sum_{k=1}^2 u_k \vec{R}_k^S$$

S. 4.34

$$\vec{u} = \underline{\underline{R}}^T(\varphi) \vec{v} = \underline{\underline{R}}(-\varphi) \vec{v}$$

Anschaulich klar: Drehung der Basis um $\varphi \hat{=}$ Drehung von \vec{v} um $-\varphi$

NICHT

4.8 Drehungen in \mathbb{R}^3

Spezialfälle:

- Drehung um z-Achse um Winkel φ

$\hat{=}$ Drehung in x-y-Ebene (z-Komponente fest) \Rightarrow

wird beschrieben durch

$$\underline{\underline{R_z(\varphi) := \begin{pmatrix} \cos\varphi & -\sin\varphi & 0 \\ \sin\varphi & \cos\varphi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}}$$

- Analog um x- und y-Achse:

$$\underline{\underline{R_x(\varphi) := \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\varphi & -\sin\varphi \\ 0 & \sin\varphi & \cos\varphi \end{pmatrix}}}$$

$$\underline{\underline{R_y(\varphi) := \begin{pmatrix} \cos\varphi & 0 & -\sin\varphi \\ 0 & 1 & 0 \\ \sin\varphi & 0 & \cos\varphi \end{pmatrix}}}$$

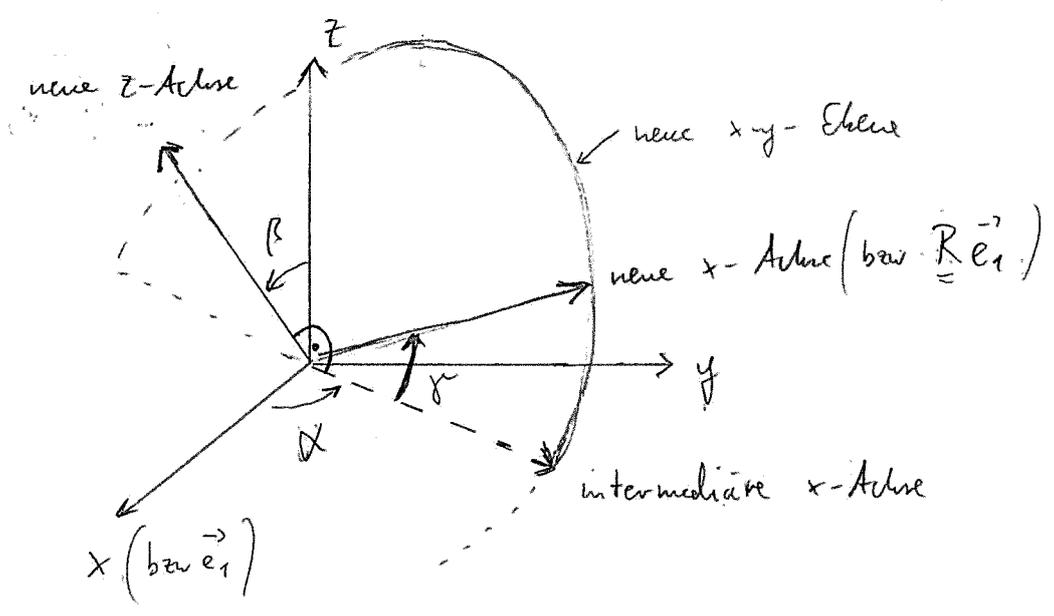
Satz: Jede Drehung um eine bel. Achse lässt sich schreiben als

$$\underline{\underline{R}} = \underline{\underline{R}}_z(\gamma) \underline{\underline{R}}_x(\beta) \underline{\underline{R}}_z(\alpha) \quad [\alpha \text{ zuerst!}]$$

für geeignet gewählte α, β, γ (sog. Eulerwinkel).

Nicht analog für zugehörige passive Transform $\underline{\underline{R}}^T = \underline{\underline{R}}_z^T(\gamma) \underline{\underline{R}}_x^T(\beta) \underline{\underline{R}}_z^T(\alpha)$.
 $\underline{\underline{R}}_z^T(\gamma) \equiv \underline{\underline{R}}_z(-\gamma)$ usw

Anschauliche Begründung: [Erinnerung (S. 4.2): $\underline{\underline{R}}$ vollst. festgelegt durch Wirkung auf Basisvektoren]



Schlusswort:

Matrizen wichtig für:

- lin. Operatoren
- Koordinatentransf.
- lin. Gleichungen
- viele weitere Beisp.: später im Studium