

01 Symmetrische Matrizen

Nichtlineare Optimierung

WS 2020/21

Symm. Matrizen in der Optimierung

- ▶ Hessematrizen (2. Ableitung von
- ▶ in QPs (Kap. 2) $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$)
- ▶ Innenprodukte } im Raum
- ▶ Vorkonditionierung } der Variablen \mathbb{R}^n

Spektralzerlegung *Eigenzerlegung*

Es sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ **symmetrisch**. $A = A^T$

Dann existieren $V^T V = I$ $\begin{pmatrix} | & | & | \\ \hline \end{pmatrix} \begin{pmatrix} | & | & | \\ \hline \end{pmatrix} v_i^T v_j = \delta_{ij}$

► eine **orthogonale** Matrix $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$

► eine **Diagonalmatrix** $\Lambda \in \mathbb{R}^{n \times n}$ *Eigenwerte*
 $\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{pmatrix}$

sodass gilt:

$$A = V \Lambda V^T. \Leftrightarrow AV = V\Lambda$$

mult. von rechts mit V

$$A \begin{pmatrix} | & | & | \\ \hline \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} | & | & | \\ \hline \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cdot & & \\ & \cdot & \\ & & \cdot \end{pmatrix}$$

$$A v_j = \lambda_j v_j \text{ (Eigenwertproblem)}$$

Rayleigh-Quotient

Es sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ **symmetrisch**.

wird angenommen
für $x = EV$

$$\lambda_{\min} \leq \frac{x^T A x}{\|x\|^2}$$

quadratische Form

$$\leq \lambda_{\max} \frac{\|x\|^2}{\|x\|^2}$$

$$\frac{x^T V \Lambda V^T x}{y^T (\cdot) y} = \sum_j \lambda_j y_j^2 \leq \lambda_{\max} \sum_j y_j^2 = \lambda_{\max} \|y\|^2$$
$$\geq \lambda_{\min} \sum_j y_j^2 = \lambda_{\min} \|y\|^2$$

$$\|y\|^2 = \|V^T x\|^2$$

$$= x^T \underbrace{V V^T}_{=I} x$$
$$= x^T x = \|x\|^2$$

$$\begin{aligned} V^T V &= I \\ (\Leftrightarrow) V^T &= V^{-1} \\ (\Leftrightarrow) V V^T &= I \end{aligned}$$

Definitheit

Eine Matrix $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ heißt positiv definit, wenn gilt: $x^T M x > 0$ für alle $x \neq 0$

Eine symmetrische Matrix $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ist genau dann positiv definit, wenn gilt:

alle EW von M sind > 0

$$M = V \Lambda V^T$$

Für die Inverse gilt:

M^{-1} hat dieselben EV und reziproke EW

$$M^{-1} = V \underbrace{\Lambda^{-1}}_{\left(\frac{1}{\lambda_1} \dots \frac{1}{\lambda_n} \right)} V^T$$

Skalarprodukte

$$(x, y)_n := x^T M y$$

Symmetrische positiv definite (spd) Matrizen M spielen eine besondere Rolle.

Die spd Matrizen repräsentieren genau die Skalarprod. in \mathbb{R}^n

- ▶ $(x, y)_n = (y, x)_n$
- ▶ $(x, \alpha y + \beta z)_n = \alpha (x, y)_n + \beta (x, z)_n$
- ▶ $(x, x)_n \geq 0$
- ▶ $(x, x)_n = 0 \iff x = 0$

Kurze Zwischenfrage

Bis hierher alles klar?

→ Umfrage

- 4 A Kenne ich alles schon.
- 11 C Hatte ich schon mal verstanden, aber Wiederholung ist nicht schlecht.

- 1 B Ich dachte, wir machen hier Optimierung?
- 5 D Alles neu für mich.

Matrixwurzel

Es sei $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ spd.

$$M = W \Delta W^T \quad \text{Spektralzerlegung}$$

↑ positiv, Einträge $\delta_j > 0$

Gesucht ist eine spd Matrix $M^{1/2}$ mit der Eigenschaft

$$M^{1/2} = W \Delta^{1/2} W^T$$

↑ $\begin{pmatrix} \delta_1^{1/2} & & \\ & \ddots & \\ & & \delta_n^{1/2} \end{pmatrix}$

$$\checkmark M^{1/2} M^{1/2} = M$$

$$\begin{aligned} W \Delta^{1/2} \underbrace{W^T W}_{=I} \Delta^{1/2} W^T &= W \underbrace{\Delta^{1/2} \Delta^{1/2}}_{=\Delta} W^T \\ &= W \Delta W^T = M \end{aligned}$$

Verallgemeinerte Spektralzerlegung

verallgemeinertes Eigenwertproblem

hier: A symmetrisch, M spd, $\boxed{Av = \lambda Mv} = \lambda M^{1/2} \underbrace{M^{1/2} v}_{=z}$

$$\Leftrightarrow Av = \lambda M^{1/2} z \quad ; \quad v = M^{-1/2} z$$

$$\Leftrightarrow \underbrace{M^{-1/2} A M^{-1/2}}_{= \Lambda} z = \lambda z \quad \text{gewöhnliches EWP}$$

$= \Lambda$ mit $\Lambda^T \Lambda = \Lambda \Lambda^T = I$

$$\Leftrightarrow \boxed{A = \underbrace{M^{1/2} \Lambda}_{V} \underbrace{\Lambda^T M^{1/2}}_{V^T}}$$

mit $V^T M^{-1} V = \Lambda^T M^{1/2} M^{-1} M^{1/2} \Lambda = I$
und $V V^T = \dots M \underbrace{M^{-1}}_{=I} \Lambda = I$

Verallgemeinerter Rayleigh-Quotient

Es sei $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ symm. und $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ spd.

$$\lambda_{\min}(A; M) \leq \frac{x^T A x}{\|x\|_M^2} = \frac{x^T A x}{x^T M x} \leq \lambda_{\max}(A; M)$$

Die Rolle von M

In der Vorlesung wird durchgängig mit M eine Matrix bezeichnet, die

- ▶ spd und
- ▶ vom Benutzer gewählt ist
- ▶ und die das Skalarprodukt/die Metrik im Raum \mathbb{R}^n der Optimierungsvariablen festlegt.



There is nothing special about $M=I$!

Zeit für Ihre Fragen

Was sind Ihre Fragen zu den Themen der Woche?

→ Benutzen Sie den **Chat**.

Fragen und Antworten 1

Fragen und Antworten 2