

Numerik

I. Lineare Gleichungssysteme

Bsp. $Ax = b$ mit

$$A = \begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 32 \\ 23 \\ 33 \\ 31 \end{pmatrix} \Rightarrow x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$Ax = b' \text{ mit } b' = \begin{pmatrix} 32,1 \\ 22,9 \\ 33,1 \\ 30,9 \end{pmatrix} \Rightarrow x = \begin{pmatrix} 9,2 \\ -12,6 \\ 4,5 \\ -1,1 \end{pmatrix}$$

→ relative Änderung in $b: \sim \frac{1}{10} \cdot \frac{1}{23} \approx \frac{1}{100}$

→ relative Änderung in $x: \frac{13,6}{1} \approx 10$

→ relative Verstärkung von ~1000

$$A'x = b \text{ mit } A' = \begin{pmatrix} 10 & 7 & 8,1 & 7,2 \\ 7,08 & 5,04 & 6 & 5 \\ 8 & 5,98 & 9,89 & 9,0 \\ 6,99 & 4,99 & 9 & 9,98 \end{pmatrix} \Rightarrow x = \begin{pmatrix} -81 \\ 137 \\ -34 \\ 22 \end{pmatrix}$$

$$\det(A) = 1, \quad A^{-1} = \begin{pmatrix} 25 & -41 & 10 & -6 \\ -41 & 68 & -17 & 10 \\ 10 & -17 & 5 & -3 \\ -6 & 10 & 3 & 2 \end{pmatrix}$$

Eigenwerte von $A: \lambda_1 \approx 0,01, \lambda_2 \approx 0,83, \lambda_3 \approx 3,86, \lambda_4 \approx 30,29$

$$\frac{\lambda_4}{\lambda_1} \approx 2984$$

Vektor- und Matrixnormen

Wir schreiben \mathbb{K} für \mathbb{R} oder \mathbb{C}

Definition: Sei X \mathbb{K} -Vektorraum. Eine Abbildung $\|\cdot\|: X \rightarrow [0, \infty]$ heißt

Norm, falls $\forall x, y \in X$ und $\lambda \in \mathbb{K}$ gilt:

a) $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$

b) $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$

c) $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$ Dreiecksungleichung (Δ -*)

Bsp. Sei $x \in X = \mathbb{K}^N$ mit $N \in \mathbb{N}$

$$1) \text{ Betragssummennorm: } \|x\|_1 = \sum_{n=1}^N |x_n|$$

$$2) \text{ euklidische Norm: } \|x\|_2 = \left(\sum_{n=1}^N |x_n|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

$$3) \text{ Maximumsnorm: } \|x\|_\infty = \max_{n=1, \dots, N} (|x_n|)$$

Verifikation der Δ - δ für $\|\cdot\|_2$:

Cauchy-Schwarz-Ungl.: $x, y \in \mathbb{K}^N$

$$\left| \sum_{n=1}^N x_n y_n \right| = |x^* y| \leq \sqrt{x^* x} \sqrt{y^* y} = \left(\sum_{n=1}^N |x_n|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{n=1}^N |y_n|^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \|x\|_2 \|y\|_2$$

$$\text{Hiermit folgt: } |x^* y| \leq \|x\|_2 \|y\|_2 \quad \text{Cauchy-Schwarz}$$

$$\begin{aligned} \|x+y\|_2^2 &= (x+y)^*(x+y) = x^* x + 2 \underbrace{\text{Re}(x^* y)}_{\leq |x^* y|} + y^* y \leq x^* x + 2\|x\|_2 \|y\|_2 + y^* y = \\ &= (\|x\|_2 + \|y\|_2)^2 \end{aligned}$$

Lemma: $\forall x, y \in X$ mit $X \subset \mathbb{K}^N$ -VR gilt: $\| \|x\| - \|y\| \| \leq \|x-y\|$

$$\text{Beweis: } \|x\| = \| (x-y) + y \| \leq \|x-y\| + \|y\| \Rightarrow \| \|x\| - \|y\| \| \leq \|x-y\|$$

$$\text{vertausche nun } x \text{ und } y: \|y\| - \|x\| \leq \|y-x\| = \|x-y\|$$

$$\text{insgesamt folgt: } \| \|x\| - \|y\| \| \leq \|x-y\|.$$

Proposition: Seien $\|\cdot\|$ und $\|\cdot\|'$ zwei Normen in \mathbb{K}^N . Dann $\exists 0 < c < C < \infty$,

so dass: $c\|x\| \leq \|x\|' \leq C\|x\| \quad \forall x \in \mathbb{K}^N$ (man sagt dann: $\|\cdot\|$ und $\|\cdot\|'$ sind äquivalente Normen)

Insbesondere hängt der Konvergenzbegriff in \mathbb{K}^N nicht von der Wahl der Norm ab und ist immer äquivalent zur komponentenweisen Konv.

Beweis (der Prop.): Es genügt $\|\cdot\|_2 = \|\cdot\|$ zu betrachten (betrachte dann den Satz zweimal). Die Menge $\{x \in \mathbb{K}^N : \|x\|_2 = 1\}$ ist abgeschlossen und beschränkt, also nach Heine-Borel kompakt. (bzgl. der eukl. Norm)

Außerdem ist für $x = \sum_{n=1}^N x_n e_n$ (en Basisvektoren für \mathbb{K}^N)

$$\|x\|' \leq \sum_{n=1}^N \|x_n e_n\|' = \sum_{n=1}^N |x_n| \|e_n\|' \stackrel{\text{Cauchy-Schwarz}}{\leq} \left(\sum_{n=1}^N |x_n|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \underbrace{\left(\sum_{n=1}^N \|e_n\|^2 \right)^{\frac{1}{2}}}_{=: C} = C\|x\|_2$$

Nach dem Lemma gilt: $||\|x\||' - \|y\||' \leq \|x-y\||' \leq C \cdot \|x-y\|_2$

D.h. $x \mapsto \|x\||'$ ist stetig bzgl. der eukl. Norm.

Daher nimmt die Funktion auf der kompakten Menge

$\{x \in \mathbb{K}^N : \|x\|_2 = 1\}$ ihr Minimum an. Sei $c := \min_{\|x\|_2=1} \|x\||'$, dann ist $c > 0$.

Für jedes $x \in \mathbb{K}^N$ ist: $\left\| \frac{x}{\|x\|_2} \right\|_2 = 1 \Rightarrow \left\| \frac{x}{\|x\|_2} \right\||' \geq c \Rightarrow c \cdot \|x\|_2 \leq \|x\||'$

Insgesamt: $c \cdot \|x\|_2 \leq \|x\||' \leq C \cdot \|x\|_2$. \square

$$A = (a_{nm})_{n,m=1}^N \in \mathbb{K}^{N \times N}$$

Bsp.: 1) Spaltensummennorm: $\|A\|_1 = \max_{1 \leq m \leq N} \sum_{n=1}^N |a_{nm}|$

2) Zeilensummennorm: $\|A\|_\infty = \max_{1 \leq n \leq N} \sum_{m=1}^N |a_{nm}|$

3) Frobenius-Norm: $\|A\|_F = \left(\sum_{n,m=1}^N |a_{nm}|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ (auch Hilbert-Schmidt-Norm)

Proposition: Sei $\|\cdot\|$ eine Norm auf \mathbb{K}^N . Dann definiert

$\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$: $A \in \mathbb{K}^{N \times N}$ eine Norm, die sog. induzierte Matrixnorm

und für diese Norm gilt die Submultiplikativität: $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

Bemerkung: $\|A\|_1$ ist die von $\|x\|_1$ induzierte Matrixnorm und

17.10.18

$\|A\|_\infty$ ist die von $\|x\|_\infty$ induzierte Matrixnorm, d.h.

$\|A\|_1 = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1}$, entspr. für $\|A\|_\infty$

$$\begin{aligned} \|Ax\|_1 &= \sum_{n=1}^N |(Ax)_n| = \sum_{n=1}^N \left| \sum_{m=1}^N a_{nm} x_m \right| \leq \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^N |a_{nm}| |x_m| = \sum_{m=1}^N \underbrace{\left(\sum_{n=1}^N |a_{nm}| \right)}_{\leq \|A\|_1} |x_m| \leq \\ &\leq \|A\|_1 \|x\|_1 \Rightarrow \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \leq \|A\|_1 \end{aligned}$$

Umgekehrt, wähle m s.d. $\sum_{n=1}^N |a_{nm}| = \|A\|_1$ und $x = e_m \Rightarrow (Ax)_n = a_{nm}$
 $\Rightarrow \|Ax\|_1 = \sum_{n=1}^N |a_{nm}| = \|A\|_1$, $\|x\|_1 = 1$. \square

Warnung: $\|A\|_F$ ist nicht die von $\|x\|_2$ induzierte Matrixnorm.

(denn $\|1\|_F = \sqrt{N}$, aber für jede ind. Matrixnorm ist $\|1\| = 1$)