## Max Wisniewski, Alexander Steen

Tutor: Sebastian Scherer

## Aufgabe 1

Seien 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & \varepsilon \end{pmatrix}, b_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ \varepsilon \end{pmatrix}, b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
 mit  $0 < \varepsilon \ll 1$ .

a) Berechne die Kondition  $\kappa(A) = ||A||_{\infty} ||A^{-1}||_{\infty}$ 

Wegen 
$$||A||_{\infty} = 2$$
 und  $||A^{-1}||_{\infty} = \left| \left| \left( \begin{array}{cc} 1 & -\frac{1}{\varepsilon} \\ 0 & \frac{1}{\varepsilon} \end{array} \right) \right| \right|_{\infty} = \frac{1}{\varepsilon}$  folgt 
$$\kappa(A) = 2 \cdot \frac{1}{\varepsilon} = \frac{2}{\varepsilon}$$

.

b) Löse die Gleichungssysteme  $Ax_1 = b_1$  und  $Ax_2 = b_2$  und interpretiere die Ergebnisse im Bezug auf  $\kappa(A)$ .

Beide LGS sind bereits in Zeilenstufenform, sodass wir einfach rückwarts substituieren können.

Für das LGS 
$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & \varepsilon & \varepsilon \end{pmatrix}$$
:

(I) 
$$\varepsilon x_{1_2} = \varepsilon \Leftrightarrow x_{1_2} = 1$$
  
(II)  $x_{1_1} + x_{1_2} = 2 \Leftrightarrow x_{1_1} + 1 = 2 \Leftrightarrow x_{1_1} = 1$   
 $\Rightarrow x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

Für das LGS 
$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & \varepsilon & 1 \end{pmatrix}$$
:

$$\begin{split} &\text{(I) } \varepsilon x_{2_2} = 1 \Leftrightarrow x_{2_2} = \frac{1}{\varepsilon} \\ &\text{(II) } x_{2_1} + x_{2_2} = 0 \Leftrightarrow x_{2_1} + \frac{1}{\varepsilon} = 0 \Leftrightarrow x_{2_1} = -\frac{1}{\varepsilon} \\ &\Rightarrow x_2 = \left( \begin{array}{c} -\frac{1}{\varepsilon} \\ \frac{1}{\varepsilon} \end{array} \right). \end{split}$$

Aus den Ergebnissen können wir sehen, dass der Fehler für kleine  $\varepsilon$  bei  $b_1$  absolut stark wächst. Bei  $b_2$  streben allerdings der Fehler und der Ergebniswert gegen unendlich. Daher ist der Fehler für kleine  $\varepsilon$  bei  $b_2$  nicht so gravierenend, wie bei  $b_1$ . Für große  $\varepsilon$  geht der relative Fehler beider Ergebnisse gegen 0.

## Ausgabe 2

Seien 
$$A,B\in\mathbb{R}^{2,2},$$
 mit  $A=\left(\begin{array}{cc}1&\frac{1}{2}\\\sqrt(2)&\frac{1}{\sqrt(2)}\end{array}\right),B=\left(\begin{array}{cc}1&\frac{1}{2}\\\sqrt(2)&\sqrt(\frac{1}{2})\end{array}\right).$ 

a) Berechnen Sie in matlab mittels \-Operator die Lösungen der LGS

$$Ax = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, By = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Die Matrizen werden mittels der folgenden Kommandos in matlab definiert:

```
>> A = [1, 1/2; sqrt(2), 1/sqrt(2)]
>> B = [1, 1/2; sqrt(2), sqrt(1/2)]
```

Wir berechnen die Lösungen für x und y mittels \-Operator wie folgt:

Dabei kommt bei der ersten Berechnung der Hinweis "Matrix is close to singular or badly scaled. Results may be inaccurate. RCOND = 7.850462e-17.", bei der zweiten Berechnung die Fehlermeldung "Matrix is singular to working precision.".

Als Lösung erhalten wir 
$$x=10^{15}\cdot \left(\begin{array}{c} -1.3191\\ 2.6381 \end{array}\right)$$
 und  $y=\left(\begin{array}{c} -\infty\\ \infty \end{array}\right)$ .

b) Erklären Sie ihre Beobachtungen.

In matlab werden die Terme 1/sqrt(2) und sqrt(1/2) verschieden gerundet. Dies kann man z.B. daran sehen, dass ihre Differenz von Null verschieden ist:

```
>> 1/sqrt(2) - sqrt(1/2)
ans = -1.1102e-16
```

Aus diesem Grund entstehen bei der Berechnung verschiedene Rundungsfehler. Schauen wir uns die Matrizen A und B an, so sehen wir, dass diese singulär sind, da det(A) = det(B) = 0 gilt. Aus diesem Grund können wir das LGS nicht mit "\"lösen, da hier die Matrizen invertiert werden. Bei  $\sqrt{2}$  handelt es sich um sich um eine irrationale Zahl, die der PC nur gerundet darstellen kann. In Matrix B kann matlab den abstrakten Zwischenwert  $\sqrt{\frac{1}{2}}$  zwischenspeichern und korrekt auflösen. Bei Matrix A wird allerdings zuerst geteilt. Bei dieser Operation verstärkt sich der Rundungsfehler der Darstellung der irrationalen Zahl. Dadurch wird die Matrix nicht mehr singulär und es kann ein Ergebniss berechnet werden.

## Aufgabe 3

Zeigen Sie, dass die von der 1-Norm induzierte Matrixnorm der Spaltensummennorm entspricht.

Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}, A \neq 0$ , zu zeigen:

$$||A||_1 := \sup_{x \neq 0} \frac{||Ax||_1}{||x||_1} = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

Wie in CoMa I gezeigt, gilt  $\sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} = \sup_{\|x\|_1 = 1} \|Ax\|_1$ .

Sei nun  $x \in \mathbb{R}^n$ , mit  $||x||_1 = 1$ .

(1) z.z.  $||A||_1 \le \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ 

$$||Ax||_1 \stackrel{\text{Def.}||\cdot||_1}{=} \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right| \le \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij} x_j| = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |x_j|$$

$$= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n |a_{ij}| |x_j| = \sum_{j=1}^n |x_j| \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \le \sum_{j=1}^n |x_j| \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

$$\stackrel{(**)}{=} \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad (**) \text{ gilt, da } \sum_{j=1}^n |x_j| = 1$$

 $\Rightarrow ||A||_1 \le \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|.$ 

(2) z.z.  $||A||_1 \ge \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ Sei  $e_j$  der j-te Einheitsvektor.

$$\max_{1 \le j \le n} \|Ae_j\|_1 \stackrel{\text{Def.}}{=} \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \stackrel{(***)}{\le} \sup_{\|x\|_1 = 1} \|Ax\|_1 = \|A\|_1$$

(\*\*\*) gilt, da das Supremum natürlich nicht kleiner werden kann.  $\Rightarrow \|A\|_1 \ge \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ .

$$\Longrightarrow ||A||_1 = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|.$$