



# Wiederholungsaufgaben Algorithmische Mathematik 1

Wintersemester 2015  
Prof. Dr. Beuchler  
Dr. Markus Siebenmorgen



## Übungsaufgaben

### Aufgabe 1. (Matrixnormen)

Gegeben sei das Gleichungssystem

$$\begin{pmatrix} 89.3 & -33.7 & 17.1 \\ -7.0 & 18.6 & 26.2 \\ 27.9 & 103.5 & -6.4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.14 \\ -0.17 \\ 2.1 \end{pmatrix}.$$

1. Wie ist die Operatornorm einer Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n,n}$  definiert?
2. Bestimmen Sie die Zeilen- als auch die Spaltenbetragssummennorm der Matrix.
3. In welcher Norm sind dies die Operatornormen?

*Lösung.*

1. Es gilt

$$\|A\| = \sup_{\|x\|=1} \|Ax\|$$

oder

$$\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

(1 Punkte).

2. Aus der Vorlesung/Übung gilt für eine Matrix  $A = [a_{ij}]_{i,j=1}^n$  für die Zeilenbetragssummennorm

$$\|A\|_{\infty} = \max_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

und die Spaltenbetragssummennorm

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

(2 Punkte). Damit folgt

$$\|A\|_1 = \max\{124.2, 155.8, 49.7\} = 155.8$$

und

$$\|A\|_{\infty} = \max\{140.1, 51.8, 137.8\} = 140.1$$

(3 Punkte)

3. Maximumsnorm bzw. Betragssummennorm (1 Punkte)

□

### Aufgabe 2. (LU-Zerlegung mit Pivotsuche)

Lösen Sie mit dem Gaußschen Verfahren mit Spaltenpivotisierung das Gleichungssystem

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 & -2 \\ 2 & -2 & 4 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -2 & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -7 \\ 6 \\ 10 \\ -2 \end{bmatrix}$$

Geben Sie  $L, U$  und die Permutationsmatrix  $P$  an.

*Lösung.* Die erste Permutationsmatrix  $P_1$  tauscht die erste und zweite Zeile, d.h.

$$P_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^{(1,1)} = P_1 A = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -2 & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}, \quad b^{(1)} = P_1 b = \begin{bmatrix} 6 \\ -7 \\ 10 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

Mit dem Gauß Algorithmus folgt für  $L_1$ , dass

$$L_1^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^{(1)} = L_1^{-1} A^{(1,1)} = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & -1 & 1.5 \\ 0 & -1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

Im zweiten Schritt steht das Pivot bereits an der richtigen Stelle und es ergibt sich

$$L_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0.5 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^{(2)} = L_2^{-1} A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 3.5 \\ 0 & 0 & 1.5 & -1 \end{bmatrix}.$$

Die Pivotisierung liefert nun, dass die 3. und die 4. Zeile getauscht werden, also

$$P_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad A^{(3)} = P_2 A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1.5 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 3.5 \end{bmatrix}, \quad b^{(2)} = P_2 b^{(1)} = \begin{bmatrix} 6 \\ -7 \\ -2 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

Damit erhalten wir die folgenden Matrizen  $P, L$  und  $U$ :

$$P = P_2 * P_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad L = L_1 * L_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -0.5 & 1 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1.5 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 3.5 \end{bmatrix}.$$

(5 Punkte)

Durch Vorwärtseinsetzen und Rückwärtseinsetzen folgt

$$\begin{aligned} y_1 &= b_1^{(2)} = 6 \\ y_2 &= b_2^{(2)} - 0y_1 = -7 \\ y_3 &= b_3^{(2)} + y_1 + .5y_2 = -2 + 6 - 3.5 = .5 \\ y_4 &= b_4^{(2)} - .5y_1 - y_2 = 10 - 3 + 7 = 14. \end{aligned}$$

und weiter

$$\begin{aligned} x_4 &= y_4 / 3.5 = 4 \\ x_3 &= (y_3 + x_4) / 1.5 = 3 \\ x_2 &= (y_2 + 2x_4 + x_3) / 2 = 2 \\ x_1 &= (y_1 + x_4 - 4x_3 + 2x_2) / 2 = 1 \end{aligned}$$

also

$$x = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

(2 Punkte)

□

### Aufgabe 3. (Cholesky)

Gegeben sei die Matrix

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 1 \\ 4 & 17 & 2 \\ 1 & 2 & 6 \end{bmatrix}.$$

1. Zeigen Sie, dass  $B$  symmetrisch ist.
2. Bestimmen Sie die Cholesky-Zerlegung von  $B$ !
3. Ist  $B$  auch positiv definit?
4. Lösen Sie das lineare Gleichungssystem  $Bx = c$  mit  $c = [1 \ 4 \ 3]^\top$ .
5. Welchen asymptotischen Aufwand besitzt die Berechnung der Cholesky-Zerlegung einer vollbesetzten  $n \times n$  Matrix  $B$ ?

*Lösung.*

1. Es ist offenbar  $B = B^\top$  (1 Punkte)

2. Nachrechnen ergibt mit  $B = [b_{ij}]_{i,j=1}^3$

$$\begin{aligned} r_{11} &= \sqrt{b_{11}} = 1 \\ r_{12} &= \frac{b_{12}}{r_{11}} = \frac{4}{1} = 4 \\ r_{13} &= \frac{b_{13}}{r_{11}} = \frac{1}{1} = 1 \\ r_{22} &= \sqrt{b_{22} - r_{12}^2} = \sqrt{17 - 16} = 1 \\ r_{23} &= \frac{a_{23} - r_{12}r_{13}}{r_{22}} = 2 - 4 = -2 \\ r_{33} &= \sqrt{b_{33} - r_{13}^2 - r_{23}^2} = \sqrt{6 - 4 - 1} = 1 \end{aligned}$$

$$\text{also } R = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (3 \text{ Punkte})$$

3. Da die Cholesky-Zerlegung existiert, gilt  $B = R^\top R$ , wobei  $R$  ein Isomorphismus ist. (1 Punkte)  
Damit ist  $x^\top Bx = x^\top R^\top R x = (Rx)^\top R x = y^\top y \geq 0$  mit  $y = Rx$ . Da  $R$  Bijektion, folgt  $x = 0$  gdw.  $y = 0$ . Also gilt  $x^\top Bx > 0$  gdw.  $x \neq 0$ . (1 Punkte)
4. Es ist  $Bx = R^\top R x = c$ . Wir lösen nun  $R^\top y = c$  und anschließend  $Rx = y$ . (1 Punkte) Durch Vorwärtseinsetzen und Rückwärtseinsetzen folgt

$$\begin{aligned} y_1 &= c_1 = 1 \\ y_2 &= c_2 - 4y_1 = 4 - 4 = 0 \\ y_3 &= c_3 - y_1 + 2y_2 = 3 - 1 + 0 = 2 \end{aligned}$$

und damit

$$\begin{aligned} x_3 &= y_3 = 2 \\ x_2 &= y_2 + 2x_3 = 0 + 4 = 4 \\ x_1 &= y_1 - 4x_2 - y_3 = 1 - 16 - 2 = -17 \end{aligned}$$

also

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} -17 \\ 4 \\ 2 \end{bmatrix}$$

(2 Punkte)

5. Der Aufwand beträgt nach Vorlesung  $\mathcal{O}(n^3)$ . (1 Punkte)

□

#### Aufgabe 4. (LU-Zerlegung)

Berechnen Sie die LU-Zerlegung folgender Matrix  $G$  und deren Determinante  $\det(G)$ :

$$G = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 6 & 6 & 3 \\ 9 & 10 & 6 \end{bmatrix}$$

*Lösung.* Mit dem Gauß Algorithmus folgt nach längerer Rechnung mit

$$L_1^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_1^{-1}G = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 4 & 3 \end{bmatrix}.$$

Nun wählen wir

$$L_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

und erhalten

$$U = L_2^{-1}L_1^{-1}G = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Damit folgt

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}; U = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

, (4 Punkte). Für die Determinante gilt  $\det(G) = \det(LU) = \det(L)\det(U) = 1 \cdot 6 = 6$ , (2 Punkte). □

#### Aufgabe 5. (Matrix-Normen)

1. Sei  $Ax = b$  und  $A(x + \Delta x) = b + \Delta b$ ,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  symmetrisch und regulär.

(a) Zeigen Sie  $\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \kappa(A) \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}$  !

(b) Zeigen Sie für die Norm  $\|\cdot\|_2$ , daß diese Abschätzung scharf ist!

(Wie müssten bei gegebener Matrix  $A$  die Vektoren  $b$  und  $\Delta b$  gewählt werden, damit in der angegebenen Abschätzung das Gleichheitszeichen gilt?)

2. Zeigen Sie, dass der Spektralradius, d.h. der betragsgrößte Eigenwert von  $A$  keine Matrixnorm ist.

*Lösung.*

1. Die erste Aussage wurde in der Vorlesung gezeigt, (1 Punkte).  $A$  besitzt nach der Vorlesung eine orthonormale Basis an reellen Eigenvektoren  $v_i$  mit zugehörigen Eigenwerten  $\lambda_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  mit  $0 < |\lambda_1| \leq \dots \leq |\lambda_n|$ . Dann ist nach der Vorlesung (1 Punkte)

$$\|A\|_2 = |\lambda_n|, \quad \|A^{-1}\|_2 = |\lambda_1|^{-1},$$

also  $\kappa_2(A) = \frac{|\lambda_n|}{|\lambda_1|}$ , (1 Punkte). Wir setzen nun  $b = \lambda_n v_n$  und  $\Delta b = \varepsilon \lambda_1 v_1$ , (1 Punkte) Dann ergibt sich  $x = A^{-1}b = v_n$  und  $\Delta x = A^{-1}\Delta b = \varepsilon v_1$ , (2 Punkte). Übergang zu den Normen liefert dann mit  $\|v_i\|_2 = 1$  (1 Punkte)

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} = |\varepsilon|, \quad \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} = |\varepsilon| \frac{|\lambda_1|}{|\lambda_n|}.$$

Daraus folgt dann

$$\frac{\|\Delta x\|_2}{\|x\|_2} = |\varepsilon| = \frac{|\lambda_n|}{|\lambda_1|} |\varepsilon| \frac{|\lambda_1|}{|\lambda_n|} = \kappa_2(A) \frac{\|\Delta b\|_2}{\|b\|_2}$$

also Gleichheit, (1 Punkte).

Wir betrachten z.B. die Matrix

$$J = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Diese besitzt offenbar nur Null als Eigenwert, (2 Punkte). Damit ist der Spektralradius 0, die Matrix aber nicht die Nullmatrix, (1 Punkte).  $\square$

**Aufgabe 6.** Gegen sei eine allgemeine tridiagonale Matrix

$$T = \begin{bmatrix} a_1 & b_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ c_1 & a_2 & b_2 & 0 & \dots & \\ 0 & c_2 & a_3 & b_3 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & & c_{n-2} & a_{n-1} & b_{n-1} \\ 0 & \dots & 0 & 0 & c_{n-1} & a_n \end{bmatrix}$$

von der die LU-Zerlegung existiert.

- Schreiben Sie einen Pseudocode, der die LU-Zerlegung von  $T$  in  $\mathcal{O}(n)$  Operationen berechnet.
- Ist dieser Algorithmus stabil? Wie kann er stabilisiert werden?

*Lösung.*

- Da  $T$  tridiagonal ist, muß im  $k$ -ten Eliminationsschritt nur ein Element, das Element an Position  $(k+1, k)$  auf 0 gebracht werden. Da die  $k$ -te Zeile nur bis maximal Spalte  $k+1$  Nichtnulleinträge besitzt, wird neben dem auf Null gebrachten Element an Position  $(k+1, k)$  nur das Hauptdiagonalelement an Position  $(k+1, k+1)$  verändert, d.h. pro Eliminationsschritt wird nur ein Element verändert. Mit den Formeln aus der Vorlesung folgt der Algorithmus, (1 Punkte)

$$(L, U) = LU(T).$$

Input:  $T = [t_{ij}]_{i,j=1}^n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tridiagonal mit  $t_{ii} = a_i$ ,  $i = 1 \dots, n$   
 $t_{i,i+1} = b_i$ ,  $t_{i+1,i} = c_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  mit exist. LU-Zerlegung

Output: untere Dreiecksmatrix  $L = [l_{ij}]_{i,j=1}^n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  mit  $l_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ l_i & i = j - 1 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$ ,  
 und obere Dreiecksmatrix  $U = [u_{ij}]_{i,j=1}^n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  mit  $u_{ij} = \begin{cases} d_i & i = j \\ u_i & i = j + 1 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$ ,  
 mit  $T = LU$ , (1+2 Punkte).

1:  $d_1 \leftarrow a_1$ , (1 Punkte)

2: **for**  $i = 1$  to  $n - 1$  **do**  
 3:      $u_i \leftarrow b_i$   
 4:      $l_i \leftarrow \frac{c_i}{d_i}$ , (1 Punkte)  
 5:      $d_{i+1} \leftarrow a_{i+1} - u_i l_i$  (1 Punkte)  
 6: **end for**

(1 Punkte) (Alternativ können auch die Eingabevektoren überschrieben werden)

2. Dieser Algorithmus ist nicht stabil, dazu wäre eine Pivottisierung erforderlich. (1 Punkte)

□

**Aufgabe 7.** Gegeben sei im  $\mathbb{R}^{mn}$  die Norm

$$\|x\| = \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}|$$

1. Man zeige, daß dies eine Norm ist.
2. Man schreibe einen Pseudocode, der diese Norm berechnet.

*Lösung.*

1. Wir zeigen die 3 Axiome der Norm:

- Definitheit:

Es gilt  $\|x\| \geq 0$ , (1 Punkte). Sei  $\|x\| = 0$ . Dann ist, da das Maximum über nichtnegative Zahlen genommen wird,  $\sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}| = 0$ ,  $k = 1, \dots, m$ . Damit folgt, daß die Elemente  $x_j$  mit  $j = m(i-1) + k$  für  $i = 1, \dots, n$  und  $k = 1, \dots, m$  0 sind. Daraus folgt aber  $x_j = 0$  für  $j = 1, \dots, nm$ , (2 Punkte)

- Linearität:

Es sei  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Dann ist

$$\begin{aligned} \|\lambda x\| &= \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |\lambda x_{m(i-1)+k}| \\ &= \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |\lambda| |x_{m(i-1)+k}| \\ &= \max_{k=1}^m |\lambda| \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}| \stackrel{|\lambda| \geq 0}{=} |\lambda| \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}| = |\lambda| \|x\|, \end{aligned}$$

(2 Punkte)

- Dreiecksungleichung:

Es seien  $x, y \in \mathbb{R}^{nm}$  mit  $x = [x_i]_{i=1}^{nm}$  und  $y = [y_i]_{i=1}^{nm}$ . Dann folgt mit Dreiecksungleichung und  $\max\{|a_i| + |b_i|\} \leq \max\{|a_i|\} + \max\{|b_i|\}$ , (1 Punkte)

$$\begin{aligned} \|x + y\| &= \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k} + y_{m(i-1)+k}| \\ &\leq \max_{k=1}^m \left\{ \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}| + \sum_{i=1}^n |y_{m(i-1)+k}| \right\} \\ &\leq \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}| + \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |y_{m(i-1)+k}| = \|x\| + \|y\|, \end{aligned}$$

(2 Punkte).

2.

$$u = \text{maxsum}(x)$$

Input:  $x = [x_i]_{i=1}^{nm} \in \mathbb{R}^{nm}$

Output:  $u \in \mathbb{R}$  mit  $u = \|x\| = \max_{k=1}^m \sum_{i=1}^n |x_{m(i-1)+k}|$ , (1+1 Punkte)

```
1:  $u \leftarrow 0$  (1 Punkte)
2: for  $k = 1$  to  $m$  do
3:    $y_k \leftarrow 0$  (1 Punkte)
4:   for  $i = 1$  to  $n$  do
5:      $y_k \leftarrow x_{m(i-1)+k} + y_k$  (1 Punkte)
6:   end for
7:   if  $|y_k| > u$  then
8:      $u \leftarrow |y_k|$ 
9:   end if (2 Punkte)
10: end for (1 Punkte)
```

Alternativ kann die Berechnung des Maximums auch in ein Unterprogramm ausgelagert werden.

□