

## Numerische Verfahren

### Übungen und Lösungen, Blatt 5

#### Aufgabe 1: (Thema: Kondition von Matrizen.)

Bestimmen Sie die Kondition der Matrix

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

bzgl. der Maximumnorm.

Wenn Ihnen das noch zu einfach war, bestimmen Sie doch einfach die Kondition der entsprechend aufgebauten  $n \times n$  Matrix  $A_n$  bzgl. der Maximumnorm.

Immer noch zu einfach? Was ist die Kondition von  $A_n$  bzgl. der 1-Norm?

#### Lösung zu Aufgabe 1:

Die Kondition einer Matrix bzgl. einer Norm  $\|\cdot\|$  ist definiert als

$$\kappa(A) := \|A\| \|A^{-1}\|.$$

Entweder man sieht sofort, daß die Inverse von  $A$  durch die Matrix

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

gegeben ist, oder (wir nehmen gleich den generellen  $n \times n$  Fall) man rechnet es z.B. folgendermaßen aus. Zuerst schreiben wir  $A$  als Differenz zweier Matrizen:

$$A = E - N = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}$$

Nun gilt für „gewisse“ Matrizen in Analogie zum skalaren Fall, daß sich die Inverse einer Differenz  $E - N$  als geometrische Reihe in  $N$  schreiben läßt:

$$(E - N)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} N^k.$$

(Um genau zu sein: diese sogenannte NEUMANN'sche Reihe konvergiert *genau dann*, wenn der Spektralradius von  $N$  kleiner als Eins ist, i.e.,  $\rho(N) < 1$ .)

In unserem Fall ist die Summe endlich, da wir  $N$  als Verschiebungsoperator um Eins auffassen können, und nach  $n$  Verschiebungen die Matrix identisch Null wird. Als Beispiel und zum besseren Verständnis der Fall  $n = 4$ :

$$N^1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & 1 & \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}, \quad N^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & \\ & 0 & 0 & 1 \\ & & 0 & 0 \\ & & & 0 \end{pmatrix}, \quad N^3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ & 0 & 0 & 0 \\ & & 0 & 0 \\ & & & 0 \end{pmatrix}.$$

(Die Matrix  $N$  ist demnach *nilpotent*.) Also:

$$A^{-1} = (E - N)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} N^k = \sum_{k=0}^{n-1} N^k = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ & \ddots & \vdots \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

Damit ist die Kondition  $\kappa_{\infty}(A_n)$  der Matrix  $A_n$  gegeben durch

$$\kappa_{\infty}(A_n) = \|A_n\|_{\infty} \cdot \|A_n^{-1}\|_{\infty} = 2 \cdot n = 2n.$$

In dem Spezialfall  $n = 4$  ergibt sich die Konditionszahl 8.

Der letzte Teil der Aufgabe ist damit auch gleich erledigt, denn die Matrizen  $A_n$  und  $A_n^{-1}$  haben identische Maximumnorm und 1-Norm, damit hat  $A_n$  auch identische Kondition bzgl. dieser Normen:

$$\|A_n\|_1 = \|A_n\|_{\infty} = 2, \quad \|A_n^{-1}\|_1 = \|A_n^{-1}\|_{\infty} = n, \quad \kappa_1(A_n) = \kappa_{\infty}(A_n) = 2n.$$

**Aufgabe 2:** (Thema: Störungslemma.)

I) Für eine durch eine Vektornorm induzierte Matrixnorm  $\|\cdot\|$  und  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  möge gelten

$$\|E - A\| \leq \delta < 1.$$

Zeigen Sie, dass  $A$  regulär ist und geben Sie eine Schranke für  $\|A^{-1}\|$  an.

II) Es seien  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A$  regulär, und es gelte für eine durch eine Vektornorm induzierte Matrixnorm  $\|\cdot\|$

$$\|A - B\| < \frac{1}{\|A^{-1}\|}.$$

Zeigen Sie, dass dann auch  $B$  regulär ist und dass

$$\|B^{-1}\| \leq \frac{\|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}\| \cdot \|A - B\|}$$

gilt. Hinweis: Nutzen Sie, dass sich  $B$  schreiben lässt als

$$B = A(E + A^{-1}(B - A)).$$

**Lösung zu Aufgabe 2:**

I) Wir setzen  $B := E - A$ . Nach Voraussetzung gilt dann  $\|B\| < 1$  und wir können das Störungslemma (Satz 4.25 im Skript) anwenden. Hiernach ist  $E - B = A$  regulär und für  $\|A^{-1}\|$  gilt

$$\|A^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|E - A\|} \leq \frac{1}{1 - \delta}.$$

II) Entsprechend des Hinweises ist die Matrix  $B$  genau dann regulär, wenn

$$E + A^{-1}(B - A)$$

invertierbar ist. Nach dem Störungslemma ist dies der Fall, wenn  $\|A^{-1}(B - A)\| < 1$  ist. Dies gilt aber aufgrund der Voraussetzung, i.e.,

$$\|A^{-1}(B - A)\| \leq \|A^{-1}\| \cdot \|B - A\| < 1.$$

Ferner erhält man aus dem Störungslemma

$$\begin{aligned}\|B^{-1}\| &= \|(E + A^{-1}(B - A))^{-1}A^{-1}\| \\ &\leq \|A^{-1}\| \cdot \|(E + A^{-1}(B - A))^{-1}\| \\ &\leq \frac{\|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}(A - B)\|} \\ &\leq \frac{\|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}\| \cdot \|A - B\|}.\end{aligned}$$

**Aufgabe 3:** (Thema: Singulärwertzerlegung.)

Die Matrix  $A$  hat die Singulärwertzerlegung

$$A = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 2 & -1 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0.5 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Bestimmen Sie:

- a) den Rang von  $A$ ,
- b) den Kern von  $A$ ,
- c) das Bild von  $A$ ,
- d) die Schurnorm von  $A$ ,
- e) die Spektralnorm von  $A$ .

**Lösung zu Aufgabe 3:**

Der Rang  $r$  einer Matrix ist gleich der Anzahl der Singulärwerte ungleich Null, also in unserem Fall  $r = 2$ .

Der Kern von  $A$  ist die Menge der Vektoren, die auf die Null abgebildet werden:

$$\text{Kern}(A) = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax = 0\}.$$

Die Dimension des Kerns einer Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ist gleich  $n - r$ , also in unserem Fall gleich  $2 - 2 = 0$ . Damit besteht der Kern nur aus dem Nullvektor (der notwendigerweise immer enthalten ist).

Das Bild von  $A$  ist die Menge der Vektoren  $y$ , die von  $A$  „erzeugt“ werden:

$$\text{Bild}(A) = \{y \in \mathbb{R}^m : y = Ax\}.$$

Das Bild einer Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ist ein Untervektorraum des  $\mathbb{R}^m$  und hat die Dimension  $r$ . Das Bild wird von den Links-Singulärvektoren zu den Singulärwerten ungleich Null aufgespannt:

$$\text{Bild}(A) = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ -2 \end{pmatrix} \right\}$$

Die Schurnorm ist unitär (orthogonal) invariant, also entspricht die Schurnorm von  $A$  der Schurnorm von  $\Sigma$ , also gilt:

$$\|A\|_S = \|\Sigma\|_S = \sqrt{\sum_{i=1}^r \sigma_i^2} = \sqrt{4 + \frac{1}{4}} \approx 2.0616.$$

Die Spektralnorm ist ebenfalls unitär (orthogonal) invariant, also entspricht ebenfalls die Spektralnorm von  $A$  der Spektralnorm von  $\Sigma$ , also gilt:

$$\|A\|_2 = \|\Sigma\|_2 = \sigma_1 = 2.$$

Diese Aufgabe diene nur dazu, abzufragen, ob Sie Satz 5.13 des Skriptes (Seite 70) verstanden haben.

**Aufgabe 4:** (Thema: Varianten der LR-Zerlegung.)

Bestimmen Sie für wachsende Dimensionen  $n$  die LR-Zerlegungen der Matrizen

```
A = rand(n);
```

mittels spaltenorientierter und zeilenorientierter LR-Zerlegung (Algorithmus 4.8 und 4.9 im Skript). Vergleichen Sie die benötigten Rechenzeiten. Was können Sie über die Art aussagen, in der unter Matlab Matrizen gespeichert werden?

**Lösung zu Aufgabe 4:**

Abbildung 1 zeigt den Zeitbedarf für die spaltenorientierte und die zeilenorientierte LR-Zerlegung für wachsende Dimensionen. Bei größeren Dimensionen wird der Unterschied

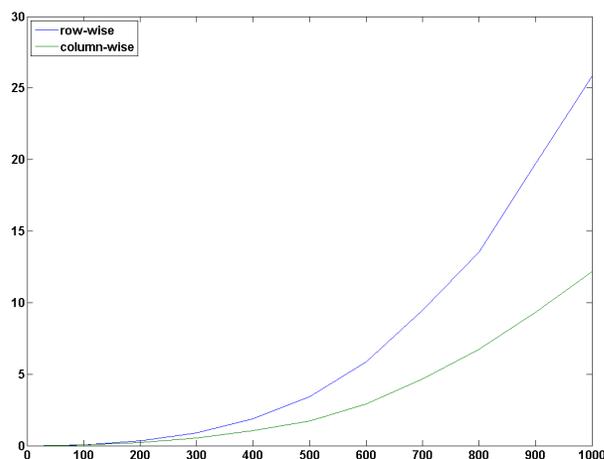


Abbildung 1: Zeitbedarf für zeilen- und spaltenorientierte LR-Zerlegung

zwischen der spaltenorientierten und zeilenorientierten LR-Zerlegung immer größer. Dies liegt daran, dass Matlab (in Anlehnung an Fortran) die Daten spaltenweise speichert, der Cache also bei der spaltenweisen LR-Zerlegung viel besser ausgenutzt wird.

Die Abbildung ist mittels der m-Dateien `LRdecomp.m` und `LRdecompScript.m` entstanden.