

Übungen zur NUMERIK II - ENDLICHDIMENSIONALE PROBLEME

7. Aufgabenblatt

Aufgabe 23 Die Matrix $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, besitze die Singulärwerte $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_k$, $k = \min\{m, n\}$. (2)
Beweisen Sie folgende Charakterisierung mit Hilfe von linearen Unterräumen $S \subseteq \mathbb{R}^n$:

$$\sigma_j = \max_{\dim(S)=j} \min \left\{ \frac{\|Ay\|_2}{\|y\|_2} : y \in S, y \neq 0 \right\}.$$

Aufgabe 24 Beweisen oder widerlegen Sie jeweils die beiden Richtungen der folgenden Behauptung: Zwei Matrizen $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ sind genau dann orthogonal äquivalent, d. h. $A = U^T B U$ für eine orthogonale Matrix $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$, wenn A und B die gleichen Singulärwerte besitzen. (2)

Aufgabe 25 Für eine allgemeine Matrix $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $k := \min\{m, n\}$, sei die (Singulärwert-) Zerlegung $A = U D V^T$ gegeben mit orthogonalen Matrizen $U \in \mathbb{R}^{m \times k}$, $V \in \mathbb{R}^{n \times k}$, und einer Diagonalmatrix $D = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_k)$, $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_k \geq 0$. (3)

a) Zeigen Sie, dass $\|A\|_2 = \sigma_1$ ist und geben Sie Vektoren x und y an, für die jeweils gilt $\|Ax\|_2 = \|A\|_2 \|x\|_2$ und $\|y^T A\|_2 = \|y^T\|_2 \|A\|_2$.

b) Zeigen Sie im Fall $k = m = n$, dass A genau dann regulär ist, wenn $\sigma_n > 0$ gilt und zeigen Sie für diesen Fall, dass $\|A^{-1}\|_2 = \sigma_n^{-1}$.

c) Begründen Sie im Fall $k = m = n$ die Ungleichung $\sigma_n \leq |\lambda_n| \leq |\lambda_1| \leq \sigma_1$ für die Eigenwerte von A .

Bitte wenden!

Aufgabe 26 Zur *Regularisierung* von allgemeinen Gleichungssystemen $Ax = y$ kann man zu (4) $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $y \in \mathbb{R}^m$, die modifizierte Normalengleichung

$$(A^T A + \alpha^2 I)x = A^T y, \quad \alpha > 0,$$

betrachten. Die zugehörige Lösung soll mit Hilfe der Singulärwertzerlegung $A = U\Sigma V^T$, $k = \min\{m, n\}$, analysiert werden.

- a) Zeigen Sie, dass das regularisierte System immer lösbar ist und geben Sie die Lösung in der Form $x_\alpha = \sum_{j=1}^k \xi_j v^{(j)} u^{(j)T} y$ an.
- b) Mit $\varepsilon > 0$ sei $r_\varepsilon := \text{Rg}_\varepsilon(A)$ und x_ε^+ die damit definierte Schwellenlösung (vgl. (1.7.8)). Zeigen Sie die Schranke

$$\|x_\alpha - x_\varepsilon^+\|_2 \leq \max \left\{ \frac{\alpha^2}{\varepsilon(\varepsilon^2 + \alpha^2)}, \frac{\varepsilon}{\alpha^2} \right\} \|y\|_2$$

und bestimmen Sie dasjenige $\alpha = \alpha(\varepsilon)$, für das der Vorfaktor bei $\|y\|$ minimal wird.