



Einführung in die Numerik

Wintersemester 2008/2009
Prof. Dr. H. Harbrecht
Dr. M.A. Schweitzer



Übungsblatt 3.

Abgabe am **Dienstag, 11.11.2008.**

Aufgabe 1. (Singularwertzerlegung)

Gegeben seien

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

- (a) Berechnen Sie die Singularwertzerlegung

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T.$$

- (b) Man berechne die Pseudoinverse \mathbf{A}^+ von \mathbf{A} und bestimme die Lösung \mathbf{x}^+ des Minimierungsproblems

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2} \|\mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|_2^2$$

Warum ist \mathbf{x}^+ eindeutig bestimmt?

(10 Punkte)

Aufgabe 2. (Regularisierung)

Zu $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ und $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ sei das quadratische Tichonov-Funktional

$$T_\alpha(x) := \|\mathbf{b} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|^2 + \alpha\|\mathbf{x}\|^2, \quad \alpha > 0, \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$$

gegeben. Man zeige:

- Für jedes $\alpha > 0$ existiert ein eindeutig bestimmtes $\mathbf{x}_\alpha \in \mathbb{R}^n$, so dass

$$T_\alpha(\mathbf{x}_\alpha) \leq T_\alpha(\mathbf{x}) \quad \text{für alle } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$$

- \mathbf{x}_α erfüllt das lineare Gleichungssystem

$$(\mathbf{A}^T \mathbf{A} + \alpha \mathbf{I}) \mathbf{x}_\alpha = \mathbf{A}^T \mathbf{b}.$$

- Ist \mathbf{A}^+ die Pseudoinverse von \mathbf{A} , dann gilt

$$\mathbf{x}_\alpha \rightarrow \mathbf{x}^+ := \mathbf{A}^+ \mathbf{b} \quad \text{für } \alpha \rightarrow 0.$$

(10 Punkte)

Aufgabe 3. (Best-Approximation)

Zu $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ mit $n \leq m$ sei die Singularwertzerlegung $\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$ mit $\mathbf{\Sigma} = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_n)$ ($\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n > 0$), $\mathbf{U} = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m]$ und $\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n]$ gegeben. Zeigen Sie, dass die Matrizen

$$\mathbf{A}_k := \sum_{i=1}^k \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T$$

mit $k < n$ das Approximationsproblem

$$\min_{\substack{\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n} \\ \text{rang}(\mathbf{B}) \leq k}} \|\mathbf{A} - \mathbf{B}\|_2 = \|\mathbf{A} - \mathbf{A}_k\|_2$$

löst und dass gilt

$$\|\mathbf{A} - \mathbf{A}_k\|_2 = \sigma_{k+1}.$$

(10 Punkte)

Aufgabe 4. (Sattelpunktformulierung)

Sei $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ eine Matrix mit Rang $n \leq m$ und es gelte

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{A} \\ \mathbf{A}^T & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\lambda} \\ \mathbf{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{b} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}.$$

Zeigen Sie, dass $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ die Normalengleichung

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$

erfüllt. Welcher Größe entspricht der Vektor $\boldsymbol{\lambda}$?

(10 Punkte)