

## Übungsblatt 8.

zu bearbeiten bis **Montag, 28.4.2014, 10:15 Uhr.**

### Aufgabe 1. (Min-Max-Prinzip von Courant-Fischer)

Gegeben sei eine symmetrische Matrix  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Das *Min-Max-Prinzip* von Courant-Fischer für Matrizen besagt, dass für die Eigenwerte  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$  von  $\mathbf{A}$  und beliebige  $m$ -dimensionale Unterräume  $U_m \subset \mathbb{R}^m$  gilt:

$$\min_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}, \mathbf{x} \in U_m} \frac{\mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x}}{\mathbf{x}^\top \mathbf{x}} \leq \lambda_m \quad \text{und} \quad \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}, \mathbf{x} \in U_m^\perp} \frac{\mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x}}{\mathbf{x}^\top \mathbf{x}} \geq \lambda_{m+1}.$$

Die Ungleichungen gelten genau dann mit Gleichheit, wenn der Unterraum  $U_m$  von den Eigenvektoren zu  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  aufgespannt wird. Weisen Sie anhand eines Gegenbeispiels nach, dass im Min-Max-Prinzip von Courant-Fischer nicht auf die Symmetrie der Matrix verzichtet werden kann.

(4 Punkte)

### Aufgabe 2. (Optimalität der Singulärwertzerlegung in der Spektralnorm)

Sei  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times m}$  mit  $m \geq n$ . Wir bezeichnen mit  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$  die Eigenwerte von  $\mathbf{A}\mathbf{A}^\top$  und mit  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$  die zugehörigen orthonormalen Eigenvektoren. Die Singulärwertzerlegung von  $\mathbf{A}$  ist gegeben durch

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^\top \quad \text{mit} \quad \Sigma = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_n) \in \mathbb{R}^{n \times m},$$

wobei  $\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1}, \dots, \sigma_n = \sqrt{\lambda_n}$  und die Matrizen  $\mathbf{U} = [\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n] \in \mathbb{R}^{n \times n}$  und  $\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m] \in \mathbb{R}^{m \times m}$  orthogonale Matrizen sind. Wegen  $\mathbf{A}\mathbf{A}^\top = \mathbf{U}\Sigma\Sigma^\top\mathbf{U}^\top$  und  $\mathbf{A}^\top\mathbf{A} = \mathbf{V}\Sigma^\top\Sigma\mathbf{V}^\top$  sind die Vektoren  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$  orthonormale Eigenvektoren von  $\mathbf{A}^\top\mathbf{A}$  zu den Eigenwerten  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_m$ , die mit den Vektoren  $\mathbf{v}_{n+1}, \dots, \mathbf{v}_m$  zu einer Orthonormalbasis des  $\mathbb{R}^m$  vervollständigt werden.

Zeigen sie, dass die nach  $r \leq n$  Termen abgeschnittene Singulärwertzerlegung

$$\mathbf{A}_r = \mathbf{U}\Sigma_r\mathbf{V}^\top \quad \text{mit} \quad \Sigma_r = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^{n \times m},$$

die Gleichung

$$\|\mathbf{A} - \mathbf{A}_r\|_2 = \sigma_{r+1}$$

erfüllt und eine optimale Approximation unter allen  $n \times m$ -Matrizen vom Rang  $r$  im Sinne der Spektralnorm  $\|\cdot\|_2$  ist.

(4 Punkte)

**Aufgabe 3.** (Optimalität der Singulärwertzerlegung in der Frobenius-Norm)

Wir betrachten wiederum die Singulärwertzerlegung von  $\mathbf{A}$  aus Aufgabe 2. Wir beweisen die Optimalität der abgeschnittenen Singulärwertzerlegung  $\mathbf{A}_r$  in drei Schritten.

- a) Für die Frobenius-Norm gilt die Gleichung

$$\|\mathbf{A} - \mathbf{A}_r\|_F^2 = \sum_{k=r+1}^n \sigma_k^2.$$

- b) Ist  $\mathbf{B}$  eine  $m \times n$ -Matrix mit  $\text{rank}(\mathbf{B}) \leq r$ , so erfüllen die absteigend geordneten Singulärwerte von  $\mathbf{A}$  und  $\mathbf{A} - \mathbf{B}$  die Abschätzung

$$\sigma_i(\mathbf{A} - \mathbf{B}) \geq \sigma_{i+r}(\mathbf{A}).$$

- c) Die abgeschnittene Singulärwertzerlegung minimiert den Ausdruck

$$\mathbf{A}_r = \underset{\mathbf{B}}{\operatorname{argmin}} \|\mathbf{A} - \mathbf{B}\|_F$$

unter allen  $n \times m$ -Matrizen  $\mathbf{B}$  vom Rang  $r$ .

(4 Punkte)

**Aufgabe 4.** (Abklingen der Eigenwerte)

Sei  $k \in H^p(D \times D)$  und  $D \subset \mathbb{R}^n$  ein hinreichend glattes Gebiet. Zeigen Sie, dass der zum Kern  $k$  gehörige Hilbert-Schmidt-Operator  $K$  von  $L^2(D) \rightarrow H^p(D)$  abbildet. Aus dem Bramble-Hilbert-Lemmas folgt, dass es einen  $m$ -dimensionalen Unterraum  $V_m \subset L^2(D)$  gibt, so dass für die orthogonale  $L^2$ -Projektion  $P_m : L^2(D) \rightarrow V_m$  und Funktionen  $u \in H^p(D)$  die fehlerabschätzung

$$\|(\text{Id} - P_m)u\|_{L^2(D)} \leq cm^{-p/n}\|u\|_{H^p(D)}.$$

gilt. Weisen sie damit nach, dass die Eigenwerte von  $K$  das Abklingverhalten  $\lambda_{m+1} \leq cm^{-p/n}$  erfüllen.

**Hinweis.** Verwenden Sie das Min-Max-Prinzip von Courant-Fischer.

(4 Punkte)