



# Einführung in die Grundlagen der Numerik

Wintersemester 2014/2015  
Prof. Dr. Marc Alexander Schweitzer  
Sa Wu



## Übungsblatt 10.

Abgabe am **16.12**, vor der Vorlesung.

### Aufgabe 29. (Symmetrische Matrizen und Eigenwerte)

Symmetrische Matrizen  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  vom Rang 1 lassen sich allgemein durch  $\mathbf{A} = \mathbf{a}\mathbf{a}^T$  mit einem Vektor  $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$  beschreiben. Bestimmen Sie alle Eigenwerte und Eigenvektoren von  $\mathbf{A}$ .

(2 Punkte)

### Aufgabe 30. (Eigenwerte)

a) Sei  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  und  $\lambda \in \mathbb{C}$  ein Eigenwert von  $A$ . Beweisen Sie die folgenden Aussagen:

- (i) Ist  $A$  reell, so ist  $\bar{\lambda}$  Eigenwert von  $A$ .
- (ii) Ist  $A$  selbstadjungiert, so sind die Eigenwerte von  $A$  reell.
- (iii) Ist  $A$  regulär, so ist  $\lambda^{-1}$  Eigenwert von  $A^{-1}$ .

b) Seien  $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$  Matrizen mit Eigenwerten  $\lambda$  und  $\mu$ . Unter welchen Voraussetzungen ist  $\lambda\mu$  Eigenwert von  $AB$ ?

c) Berechnen Sie das charakteristische Polynom der Matrix

$$\begin{pmatrix} 7 & 4 & 0 & 5 \\ 3 & 4 & 0 & 3 \\ 3 & 1 & 1 & 2 \\ -6 & -4 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$

und bestimmen Sie alle Eigenwerte von  $A$ . Wieviele Iterationsschritte werden mit dem Abstiegs- bzw. CG-Verfahren benötigt, um eine Approximationslösung von  $Ax = b$  zu erhalten, deren Abweichung von der exakten Lösung  $x^*$  nur noch 1% des Anfangsfehlers  $\|x_0 - x^*\|_A$  beträgt.

(6 Punkte)

### Aufgabe 31. (Orthogonale Iteration — Konvergenzbeweis)

Eine Verallgemeinerung der Vektoriteration stellt das sog. Verfahren der orthogonalen Iteration dar. Ein möglicher Algorithmus lautet:

Gegeben sei eine Startmatrix  $X_0 \in \mathbb{C}^{n \times p}$  mit  $X_0^H X_0 = I$ .  
For  $k = 1, 2, \dots$  {  
     $Y_k := AX_{k-1}$ ;  
    berechne eine QR-Zerlegung  $X_k R_k = Y_k$ ;  
}

Damit ist  $Y_k \in \mathbb{C}^{n \times p}$ ,  $X_k \in \mathbb{C}^{n \times p}$  sowie  $R_k \in \mathbb{C}^{p \times p}$ , und es gilt  $X_k^H X_k = I \in \mathbb{C}^{p \times p}$ , d.h., die (reduzierte) QR-Zerlegung ersetzt den Normierungsschritt.

Es sei  $\mathcal{X}_k := X_k(\mathbb{C}^n)$  der von den Spalten von  $X_k$  aufgespannten Unterraum. Im folgenden Satz wird gezeigt, dass unter vernünftigen Voraussetzungen die Folge  $\{\mathcal{X}_k\}_{k \in \mathbb{N}}$  gegen den  $A$ -invarianten Unterraum  $\mathcal{V}_p := V_p(\mathbb{C}^n)$  mit  $V_p := (v_1, \dots, v_p)$ , aufgespannt von Eigenvektoren zu den  $p$  betragsgrößten Eigenwerten, konvergiert.

Zeige im Beweis des folgenden Satzes die Teilaussagen (a) – (e).

**Satz** Es sei  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  eine diagonalisierbare Matrix mit Eigenwerten

$$|\lambda_1| \geq \dots \geq |\lambda_p| > |\lambda_{p+1}| \geq \dots \geq |\lambda_n| > 0.$$

Für die Startmatrix gelte  $X_0^H X_0 = I$  sowie  $\mathcal{X}_0 \cap \text{span}\{v_{p+1}, \dots, v_n\} = \{0\}$ . Dann existiert eine Konstante  $c > 0$ , sodass mit  $q := |\lambda_{p+1}/\lambda_p|$

$$d(\mathcal{X}_k, \mathcal{V}_p) \leq c \cdot q^k$$

für alle hinreichend großen  $k$ .

**Beweis** Gezeigt wird auf direktem Weg die Abschätzung  $\|P_{\mathcal{X}_k} - P_{\mathcal{V}_p}\|_2 \leq cq^k$ .

a) Zunächst einmal gilt  $\mathcal{X}_k = A^k \cdot \mathcal{X}_0$ . (Beweis durch vollständige Induktion)

Es seien  $x_1, \dots, x_p \in \mathbb{C}^n$  die Spalten von  $X_0$ . Da die Eigenvektoren  $v_1, \dots, v_n$  eine Basis des  $\mathbb{C}^n$  bilden, besitzt jede Spalte eine Darstellung der Form

$$x_i = \sum_{j=1}^p c_{ij} v_j + t_i, \quad t_i = \sum_{j=p+1}^n d_{ij} v_j \in \text{span}\{v_{p+1}, \dots, v_n\}, \quad i = 1, \dots, p,$$

d. h., es ist  $X_0 = V_p C^T + T_p$  mit  $C = (c_{ij}) \in \mathbb{C}^{p \times p}$  und  $T_p := (t_1, \dots, t_p)$ .

b) Die Koeffizientenmatrix  $C$  ist regulär.

Wegen  $\tilde{X}_0 := X_0 C^{-T} = V_p + \tilde{T}_p$  kann jede Spalte von  $X_0$  o. B. d. A. in der Form

$$x_i = v_i + t_i, \quad t_i \in \text{span}\{v_{p+1}, \dots, v_n\},$$

dargestellt werden (d. h., im folgenden wird das  $C^T$  einfach weggelassen).

c) Durch  $\{w_1^{(k)}, \dots, w_p^{(k)}\}$ ,  $w_i^{(k)} := v_i + \lambda_i^{-k} A^k t_i$ , ist eine Basis von  $\mathcal{X}_k$  gegeben.

d) Damit gilt  $\|w_i^{(k)} - v_i\|_2 \leq \hat{c} q^k$  mit einer von  $k$  unabhängigen Konstante  $\hat{c}$ .

e) Für die entsprechenden Matrizen  $W_p^{(k)} := (w_1^{(k)}, \dots, w_p^{(k)})$  und  $V_p$  gilt dann

$$\|W_p^{(k)} - V_p\|_2 \leq \hat{c} q^k \sqrt{p}.$$

(Hinweis: Definition der Matrixnorm; Cauchy-Schwarz-Ungleichung)

Die Behauptung schließlich folgt aus

$$\|W_p^{(k)} ((W_p^{(k)})^H W_p^{(k)})^{-1} (W_p^{(k)})^H - V_p (V_p^H V_p)^{-1} V_p^H\|_2 \leq \bar{c} \|W_p^{(k)} - V_p\|_2$$

für hinreichend großes  $k$ . □

(8 Punkte)