

Numerik 2 – 9. Übungsblatt

Aufgabe 36: (QR Algorithmus mit Shifts)

Ergänzen Sie die Implementierung des QR Algorithmus ohne Shifts aus Aufgabe 32 um die Möglichkeit Shifts zu verwenden. Gehen Sie dabei in folgenden Schritten vor.

- Modifizieren Sie die Funktion `qralg` derart, dass Sie einen *einfachen* Rayleigh-Shift in jeder Iteration verwenden.
- Modifizieren Sie die Funktion `qralg` derart, dass Sie den Wilkinson-Shift in jeder Iteration verwenden.
- Testen Sie alle drei Varianten Ihres Programmes (kein Shift, Rayleigh- oder Wilkinson-Shift) mit der Matrix

$$\begin{aligned} A &= \text{np.diag}(\text{np.arange}(15,0,-1)) + \text{np.ones}(15) && \text{(Python) bzw.} \\ A &= \text{diag}(15:-1:1) + \text{ones}(15,15) && \text{(Matlab).} \end{aligned}$$

Vergleichen Sie die Konvergenzverläufe. Ist die Konvergenz linear, superlinear, quadratisch, kubisch,... ? Kann man sinnvollerweise von der “Anzahl Iterationen des QR-Algorithmus pro Eigenwert” sprechen?

Aufgabe 37:

Seien $x, y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$, wobei durch $[x \ V]$ eine Orthonormalbasis des \mathbb{R}^n gegeben ist. Zeigen Sie, dass gilt

$$\sin \angle(x, y) = \frac{\|V^T y\|_2}{\|y\|_2}.$$

Aufgabe 38:

Es sei $A = U\Sigma V^H$ die Singulärwertzerlegung von $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ und

$$A_k = U \begin{bmatrix} \Sigma_k & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H \quad \text{mit} \quad \Sigma_k = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_k)$$

eine Niedrigrangapproximation an A .

- (a) Zeigen Sie, dass $\|A\|_2 = \sigma_1$ gilt. Hierbei können Sie $\|A\|_2 = \max\{\sqrt{\lambda} \mid \lambda \text{ ist EW von } A^H A\}$ verwenden.
- (b) Zeigen Sie, dass A_k die *beste* Niedrigrangapproximation von Rang k an A ist, d.h. für $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ mit $\text{rg}(B) = k$ gilt

$$\|A - B\|_2 \geq \|A - A_k\|_2 = \sigma_{k+1}.$$

- (c) Geben Sie eine Matrix an, für die Niedrigrangapproximationen keine gute Näherung liefern.

Aufgabe 39:

Sei $A = U\Sigma V^T$ die Singulärwertzerlegung einer reellen $m \times n$ -Matrix A . Die positiven Diagonaleinträge von Σ seien die Einträge $\Sigma_{i,i}$ für $i = 1, \dots, p$ mit $p \leq \min\{m, n\}$. Mit Σ^+ bezeichnen wir die Matrix, die aus Σ entsteht, indem für $i = 1, \dots, p$ die Einträge $\Sigma_{i,i}$ durch $1/\Sigma_{i,i}$ ersetzt werden. Mit A^+ bezeichnen wir die Matrix $A^+ = V\Sigma^+U^T$, die sogenannte *Pseudoinverse* von A . Man zeige:

- (a) $A^+A = (A^+A)^T$, $AA^+ = (AA^+)^T$
- (b) $AA^+A = A$, $A^+AA^+ = A^+$.
- (c) $A = A^{++}$, $(A^+)^T = (A^T)^+$
- (d) Die Lösung von

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|_2$$

ist durch $x^* := A^+b$ gegeben.