Otto-von-Guericke-Universität Magdeburg
Max Planck Institute for Dynamics of Complex Technical Systems
Prof. Dr. Peter Benner, Dr. Sara Grundel, Jennifer Przybilla

## Numerische Lineare Algebra 2 – 11. Hausaufgabe

Bitte senden Sie die Lösungen inklusive der MATLAB<sup>®</sup> Implementierungen bis zum 03.07.20 an przybilla@mpi-magdeburg.mpg.de.

## Aufgabe 1 (Randomisierte Niedrig-Rang Matrix Approximationen)

Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$  mit  $m \leq n$  und Rang(A) = m. Das Ziel ist es, eine Approximation von A zu berechnen, welche von niedrigem Rang  $k \leq m$  ist. Erinnern Sie sich, dass das gemacht werden kann, indem die eine (dünne) Singulärwert Zerlegung (SVD) von A nutzen und implementieren Sie diesen Ansatz in MATLAB.

Betrachten und implementieren Sie nun den folgenden randomisierten Ansatz, welcher eine Approximation von Rang 2k liefert:

- 1. Generieren Sie eine randomisierte Gaussian Matrix  $\Omega \in \mathbb{R}^{m \times 2k}$  (d.h. Einträge unterliegen der Gaußschen Standardverteilung)
- **2.**  $Y := AA^TA\Omega$ .
- **3.** Berechne Q mit orthonormalen Spalten, sodass range(Q) =range(Y).
- **4.** Berechneen Sie die SVD von  $Q^TA$ :  $USV^T = Q^TA$ .
- **5.** Generieren Sie eine Niedrig-Rang Approximation durch  $\hat{A}_{\Omega} := (QU)SV^{T}$ .

Führen Sie beide Algorithmen aus und vergleichen Sie bezüglich der Gesamtrechendauer und der Approximationsqualität der gernerierten Resultate in der Spektral Norm. Nutzen Sie A = rand(5000, 500) und k = 10, 50, 100 als Testfall.