

## Übungsblatt 2 – Cerberus

### Aufgabe 1

Im Folgenden soll das  $512 \times 512$  Bild aus Abbildung 1a mithilfe der Singulärwertzerlegung

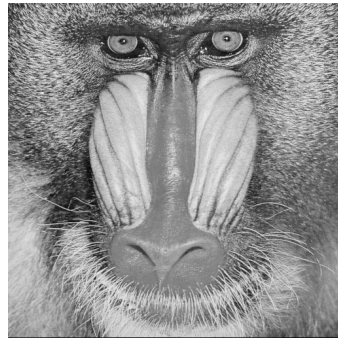
$$\mathbf{A} = \mathbf{U} \cdot \mathbf{\Sigma} \cdot \mathbf{V}^T$$

und der Rang- $k$ -Approximation komprimiert werden. Die Rekonstruktion und Approximation erfolgt mithilfe von

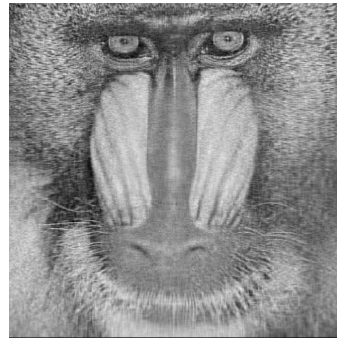
$$\tilde{\mathbf{A}} = \sum_{i=1}^k \sigma_i \vec{u}_i \vec{v}_i^T \quad \text{mit } k \leq 512.$$

$\sigma_i \hat{=}$  i-tes Diagonalelement von  $\mathbf{\Sigma}$ ,  $\vec{u}_i \hat{=}$  i-ter Spaltenvektor von  $\mathbf{U}$ ,  $\vec{v}_i \hat{=}$  i-ter Spaltenvektor von  $\mathbf{V}$ .

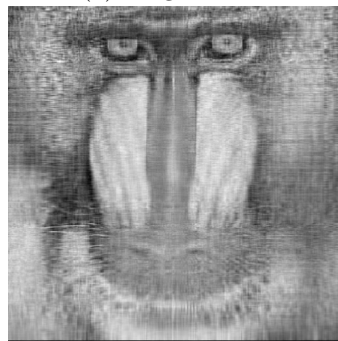
Die approximierten Bilder für  $k = 10, 20, 50$  befinden sich in Abbildung 1. Die SVD



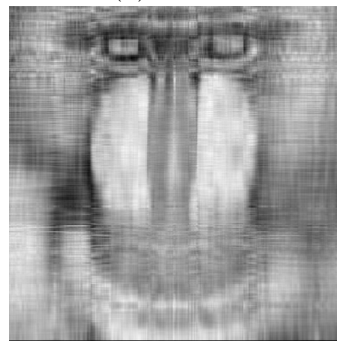
(a) Originalbild.



(b)  $k = 50$ .



(c)  $k = 20$ .



(d)  $k = 10$ .

Abbildung 1: Approximation von Abbildung 1a für verschiedene  $k$ .

scheint sich gut zur Kompression zu eignen, da sich das Bild, wie in Abbildung 1b zu sehen, mit nur knapp 10 % der Singulärwerte schon sehr gut rekonstruieren lässt. Selbst bei einer so extremen Kompression wie in Abbildung 1d ist das Motiv noch ganz grob zu erkennen.

## Aufgabe 2

Ein Profiler wird verwendet um die Geschwindigkeit verschiedener Abschnitte einer LU-Zerlegung zu überprüfen. Ein Timer überprüft die benötigte Zeit

1. eine  $N \times N$ -Matrix  $M$  und einen  $N$ d-Vektor  $b$  mit zufälligen Einträgen zu erzeugen
2. eine LU-Zerlegung durchzuführen
3. das Problem  $Mx = b$  zu lösen

Die Zeit  $t$ , die für die einzelnen Schritte benötigt wird, wird in Abhängigkeit von der Matrixgröße  $N$  doppelt-logarithmisch aufgetragen. Die LU-Zerlegung mithilfe der **eigen**-Library unterstützt Multithreading und kann somit abhängig vom verwendeten Prozessor beschleunigt werden (in diesem Fall bis zu 15%). Generell zeigt sich, dass die benötigte Zeit von der verwendeten CPU abhängt, jedoch lässt sich sowohl bei logarithmisch (2) wie auch linear (3) ansteigender Matrizengröße  $N$  ein Trend erkennen.

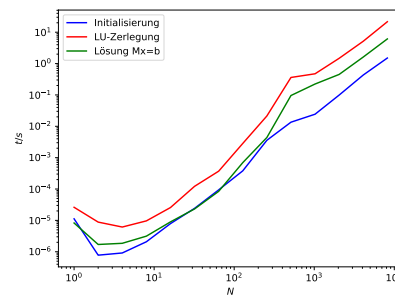
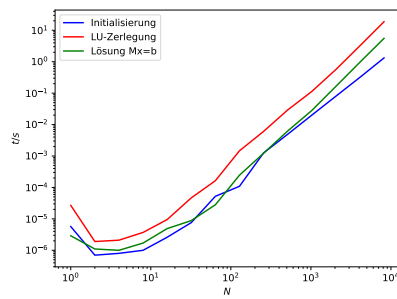
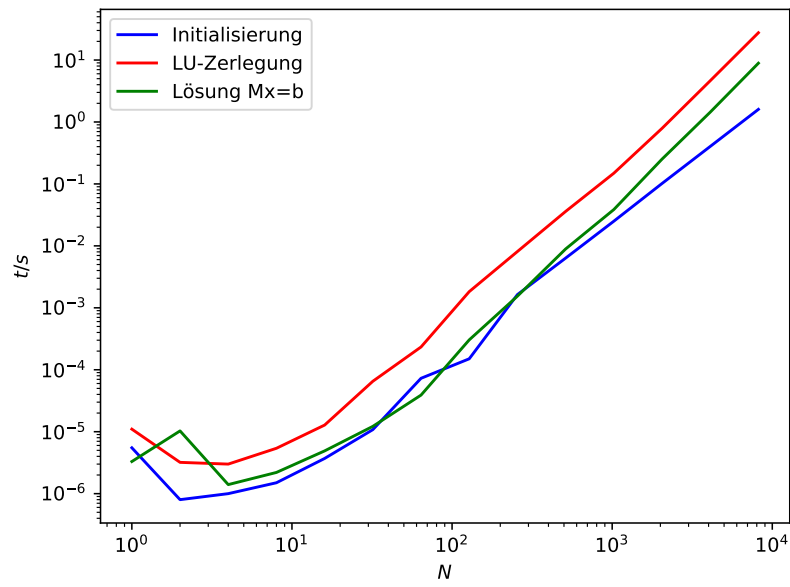


Abbildung 2: Die benötigte Zeit für Operationen bei logarithmisch ansteigendem  $N$  mit verschiedenen CPUs.

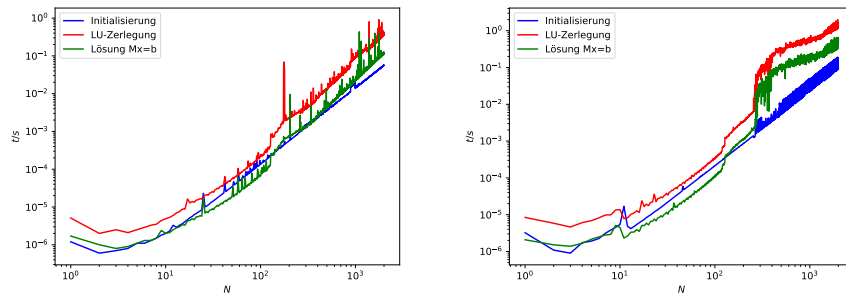
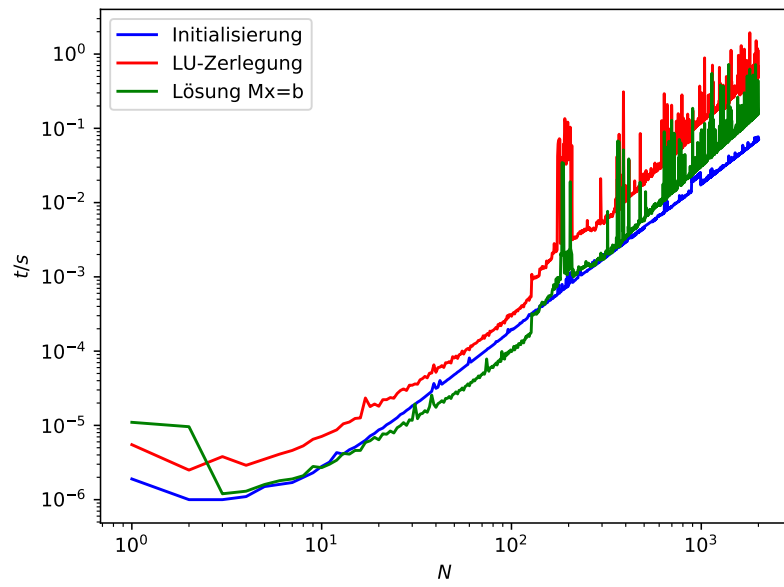


Abbildung 3: Die benötigte Zeit für Operationen bei linear ansteigendem  $N$  mit verschiedenen CPUs.

### Aufgabe 3

In dieser Aufgabe wurde ein Profiler genutzt, um die Laufzeiten verschiedener Algorithmen zum Lösen eines linearen Gleichungssystems der Form

$$Mx = b \quad (1)$$

( $M \hat{=}$  Zufällige  $N \times N$  Matrix,  $x, b \hat{=}$  Vektor mit Dimension  $N$ )

zu bestimmen. Dabei wird  $N$  für alle Methoden linear in dem Intervall  $[1, 1000]$  variiert. Die Laufzeiten werden für die folgenden Methoden verglichen:

1. Multiplikation von  $M^{-1}$  auf der linken Seite
2. Partielle LU-Zerlegung
3. Vollständige LU-Zerlegung.

Wie in Abbildung 4 zu sehen ist, wird für die partielle LU-Zerlegung am wenigsten Zeit benötigt. Es sei zusätzlich erwähnt, dass die partielle LU-Zerlegung zusätzlich vom Multithreading profitiert<sup>1</sup>, was ebenfalls Laufzeit sparen kann.

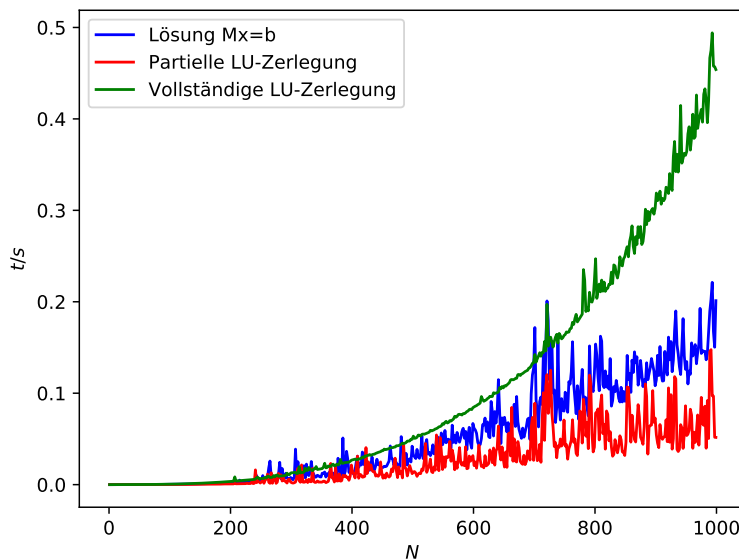


Abbildung 4: Laufzeit der verschiedenen Methoden.

Anschließend wurde verglichen, ob auch alle Algorithmen das gleiche Ergebnis liefern. Um diesen Vergleich für beliebige  $N$  zu quantisieren und vergleichbar zu machen, wurde für jede Methode der Betrag des resultierenden Vektors  $x$  gebildet. Anschließend wurde

<sup>1</sup><https://eigen.tuxfamily.org/dox/TopicMultiThreading.html>

die Abweichung der partiellen und vollständigen LU-Zerlegung zu Methode 1 berechnet. Wie in Abbildung 5 zu sehen ist, ist die Abweichung der partiellen LU-Zerlegung am geringsten.

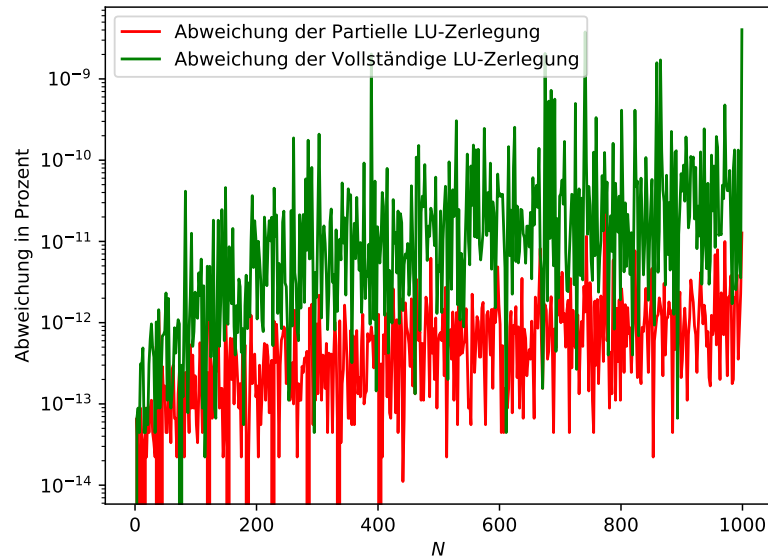


Abbildung 5: Abweichung der Partiellen und vollständigen LU-Zerlegung zu Methode 1.

Insgesamt ist also die partielle LU-Zerlegung zu bevorzugen, da die Laufzeit – bis auf wenige Ausnahmen – für alle  $N$  im untersuchten Intervall am geringsten ist. Zusätzlich liefert zu relative geringe Abweichungen im Vergleich zu Methode 1.