

# Metody Obliczeniowe w Nauce i Technice

## Laboratorium 7

### Singular Value Decomposition

29 marca 2023

#### Przydatne funkcje

- Matlab: `svd`, `plot3`, `scatter3`, `imread`, `imshow`, `rgb2gray`
- Python NumPy: `linalg.svd`, Python SciPy: `misc.imread`

#### Literatura

- *Matrix Analysis and Applied Linear Algebra*, Carl D. Meyer, SIAM, 2000.
  - Singular Value Decomposition: rozdział 5.12

#### Zadanie 1 Przekształcenie sfery w elipsoidę

1. Korzystając z równania parametrycznego narysuj sferę jednostkową w 3D

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} \cos(s) \sin(t) \\ \sin(s) \sin(t) \\ \cos(t) \end{bmatrix}$$
$$s \in [0, 2\pi], t \in [0, \pi]$$

2. Wygeneruj 3 różne macierze  $\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \mathbf{A}_3$ , ( $\mathbf{A}_i \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ ), za ich pomocą dokonaj przekształcenia sfery w elipsoidę (mnożenie przez macierz), a następnie przedstaw wizualizację uzyskanego wyniku w 3D.
3. Dokonaj rozkładu według wartości osobliwych (SVD) każdej macierzy  $\mathbf{A}_i$ . Na wykresie elipsoidy odpowiadającej przekształceniu  $\mathbf{A}_i$  dodaj wizualizację jej pól osi wyznaczonych za pomocą SVD.
4. Wygeneruj taką macierz  $\mathbf{A}_i$ , aby stosunek jej największej i najmniejszej wartości osobliwej był większy od 100. Narysuj odpowiadającą jej elipsoidę.

5. Dla wybranej macierzy  $\mathbf{A}_i$  przedstaw wizualizacje  $\mathbf{S}\mathbf{V}_i^T$ ,  $\mathbf{S}\mathbf{\Sigma}_i\mathbf{V}_i^T$  oraz  $\mathbf{S}\mathbf{U}_i\mathbf{\Sigma}_i\mathbf{V}_i^T$ , gdzie

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

a  $\mathbf{S}$  oznacza sferę z punktu 1 ( $\mathbf{S} \in \mathbb{R}^{n \times 3}$ ).

## Zadanie 2 Kompresja obrazu

1. Przygotuj przykładowe zdjęcie z skali szarości o rozmiarze co najmniej  $512 \times 512$  pikseli (np. *Lenna image*)
2. Oblicz SVD macierzy pikseli  $\mathbf{I}$ , a następnie dokonaj przybliżenia tej macierzy za pomocą *low rank approximation* ( $k$  pierwszych wartości osobliwych) uzyskując kompresję obrazu wejściowego.

$$\mathbf{I}_a \simeq \sum_{i=1}^k \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T,$$

gdzie  $\sigma_i$  jest  $i$ -tą wartością osobliwą macierzy  $\mathbf{I}$ ,  $\mathbf{u}_i$  jest lewym wektorem osobliwym,  $\mathbf{v}_i$  - prawym wektorem osobliwym, a  $\mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T$  jest iloczynem zewnętrznym (*outer product*) dwóch wektorów.

3. Porównaj obraz wynikowy z obrazem źródłowym dla różnych wartości  $k$  (przedstawiając różnicę pomiędzy nimi w postaci zdjęcia oraz rysując wykres zależności  $\|\mathbf{I} - \mathbf{I}_a\|$  od  $k$ ).