# Metody Obliczeniowe w Nauce i Technice Laboratorium 5 Singular Value Decomposition

#### 10 kwietnia 2025

### Przydatne funkcje

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

#### Literatura

- Marix Analysis and Applied Linear Algebra, Carl D. Mayer, 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 półosi 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  $\mathbf{SV_i}^T$ ,  $\mathbf{S}\boldsymbol{\Sigma_i}\mathbf{V_i}^T$  oraz  $\mathbf{SU_i}\boldsymbol{\Sigma_i}\mathbf{V_i}^T$ , gdzie

$$\mathbf{A_i} = \mathbf{U_i} \mathbf{\Sigma_i} \mathbf{V_i}^T,$$

a **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  $512\times512$ 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).