

# MS512 - Análise Numérica 1

## Lista 7, v1.0

Prof. Maicon Correa

2019-1

### Decomposição em Valores Singulares (SVD).

**Exercício 1.** Seja a matriz  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  com  $\text{posto}(A) = r$  e a decomposição  $A = U\Sigma V^T$  onde  $U = [u_1, \dots, u_m] \in \mathbb{R}^{m \times m}$  e  $V = [v_1, \dots, v_n] \in \mathbb{R}^{n \times n}$  são matrizes ortogonais e  $V = \Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$  tem a forma

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \hat{\Sigma} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

com  $\hat{\Sigma} = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r) \in \mathbb{R}^{r \times r}$  e  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ .

- Expresse  $A^T$ ,  $A^T A$  e  $AA^T$  em termos de  $U$ ,  $\Sigma$  e  $V$ .
- Mostre que  $v_1, \dots, v_n$  são autovetores de  $A^T A$ ,  $u_1, \dots, u_m$  são autovetores de  $AA^T$  e  $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_r^2$  são os autovalores não nulos de  $A^T A$  e  $AA^T$ .

**Exercício 2.** Seja

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

- Calcule os autovalores e os autovetores de  $A^T A$ .
- Calcule os autovalores e os autovetores de  $AA^T$ .
- Determine a decomposição SVD de  $A$ .

**Exercício 3.** Determine a decomposição SVD das seguintes matrizes

$$A = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 3 & 4 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 3 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix} \quad E = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

**Exercício 4.** Mostre que se  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  tem valores singulares  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq 0$ , então

$$\|A\|_2 = \sigma_1.$$

**Exercício 5.** Mostre que se  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tem valores singulares  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n > 0$ , então

$$\kappa_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \frac{\sigma_1}{\sigma_n}.$$

**Exercício 6.** A pseudoinversa  $A^\dagger$  da matriz  $A$  pode ser escrita como

$$A^\dagger = V \Sigma^\dagger U^T$$

onde

$$\Sigma^\dagger = \begin{bmatrix} \hat{\Sigma}^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times m}.$$

Calcule as pseudoinversas das matrizes do Exercício 3.

**Exercício 7.** Sejam  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$  e seja  $x \in \mathbb{R}^n$  a solução de norma mínima do problema

$$\|b - Ax\|_2 = \min_{w \in \mathbb{R}^n} \|b - Aw\|_2.$$

Mostre que  $x = A^\dagger b$ .

**Exercício 8.** Utilizando SVD (por que não  $QR$ ?) e a pseudoinversa, encontre a solução de mínimos quadrados de norma mínima do problema  $Ax = b$  com

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$