

# Cálculo Numérico I

CURSO 2020-2021

Hoja de Problemas 6

1º DE MAT./2º DE D.G.

1. Sea  $A$  una matriz  $n \times m$  de rango  $r$ , y sea  $A = U\Sigma V^*$  su Singular Value Decomposition.

- Demostrar que las columnas  $\{V^{(r+1)}, \dots, V^{(m)}\}$  de  $V$  son una base ortonormal de  $\text{Ker}(A)$ , el núcleo de  $A$ .
- Demostrar que las columnas  $\{U^{(1)}, \dots, U^{(r)}\}$  de  $U$  son una base ortonormal de  $\text{Ran}(A)$ , la imagen de  $A$ .
- Si  $A$  es invertible, demostrar que  $\|A^{-1}\|_2 = \frac{1}{\sigma_n}$ .
- Sea  $r = m \leq n$ , y sea  $A^+$  la pseudoinversa de  $A$ . Demostrar que  $A^+ = VSU^*$ , donde  $S$  es una matriz diagonal  $m \times n$  cuyos valores diagonales son  $1/\sigma_k$ , siendo  $\{\sigma_k\}_{k=1}^m$  los valores singulares de  $A$ .

2. Se consideran las siguientes matrices

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad A_2 = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 2 & -3 & 0 \end{pmatrix}$$

- Calcular la Singular Value Decomposition de  $A_1$  y de  $A_2$
- Calcular  $\mathbb{P}_{\text{Ran}(A_1)}$  y  $\mathbb{P}_{\text{Ker}(A_2)}$

3. Denotemos por  $\epsilon = 2^{-52}$  el *epsilon-máquina*, y sea

$$A = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -\frac{\epsilon}{\sqrt{2}} & \frac{\epsilon}{\sqrt{2}} & 0 \end{pmatrix}$$

a) Comprobar que  $A$  es invertible y que una SVD de  $A$  es dada por las matrices

$$U = I, \quad \Sigma = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \epsilon \end{pmatrix}, \quad V = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 0 & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 0 & 1/\sqrt{2} \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

b) Usando esta SVD, escribir la solución al sistema  $Ax = b$  para un  $b \in \mathbb{R}^3$  cualquiera.

c) Sea  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ , sea  $\widehat{x(b)}$  la representación en floating point de la solución al sistema

$Ax = b$  calculada como en el apartado anterior, y sea  $\widehat{b}$  la representación en floating point de  $A\widehat{x(b)}$ . Comprobar que  $\|\widehat{b} - b\|_2 = \frac{1}{2}$ .

d) Para el mismo vector  $b$  del apartado anterior, y para  $\alpha > 0$ , sea  $x_\alpha(b)$  la solución regularizada de Tikhonov al sistema  $Ax = b$ , y sea  $b_\alpha = Ax_\alpha(b)$ .

- Calcular el número de condición de  $A$  y el número de condición del problema regularizado con  $\alpha > 0$ .
- Comprobar que la representación en floating point de  $x_\alpha(b)$  coincide con  $\widehat{x(b)}$  para todo  $\alpha < \epsilon^3$ .
- Comprobar que, para todo  $\alpha > \epsilon$ , tenemos  $\|b_\alpha - b\|_2 > 1$ .

4. Sea  $B \in \mathbb{C}^{n \times m}$ . Demostrar que

- $|||QB|||_F = |||B|||_F$  y  $|||QB|||_2 = |||B|||_2$  para toda matriz  $Q \in \mathbb{C}^{n \times n}$  unitaria
- $|||BP|||_F = |||B|||_F$  y  $|||BP|||_2 = |||B|||_2$  para toda matriz  $P \in \mathbb{C}^{m \times m}$  unitaria

donde denotamos con  $|||B|||_F = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m |B_{ij}|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$  la norma de Frobenius.

Sea  $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$  una matriz de rango  $r$ , y sea  $A = U\Sigma V^*$  su SVD. Usando las identidades anteriores, comprobar que  $|||A|||_2 = \sigma_1$ , y demostrar que

$$|||A|||_F = \left( \sum_{k=1}^r \sigma_k^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

5. Sea  $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$  una matriz de rango  $r$ , y sea  $A = U\Sigma V^*$  su SVD.

a) Denotemos por  $\{A^{(j)}\}_{j=1}^m$  los vectores columna de  $A$ . Demostrar que

$$\langle A^{(j)}, U^{(k)} \rangle = \sigma_k \overline{V_{jk}}.$$

b) Sea  $\nu < r$  y sea  $A_\nu \in \mathbb{C}^{n \times m}$  la matriz tal que, para todo  $x \in \mathbb{C}^m$ ,

$$A_\nu x = \sum_{k=1}^{\nu} \sigma_k \langle x, V^{(k)} \rangle U^{(k)}.$$

Demostrar que, para toda matriz  $B \in \mathbb{C}^{n \times m}$  de rango  $\leq \nu$ ,

$$|||A - B|||_2 \leq |||A - A_\nu|||_2 = \sigma_{\nu+1}.$$

(Pista: verificar que la misma demostración dada para la norma de Frobenius, con pequeños cambios, permite demostrar esta afirmación.)

6. Sea  $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$  una matriz invertible y sea  $A = U\Sigma V^t$  su SVD. Sea  $\mathcal{C} = \{x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 : x_1^2 + x_2^2 = 1\}$  la circunferencia de radio 1, y sea  $\mathcal{E} = \{y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 : y = Ax, x \in \mathcal{C}\} = A\mathcal{C}$  la imagen de los puntos de  $\mathcal{C}$  bajo la aplicación  $A$ . Demostrar que  $\mathcal{E}$  es una elipse cuyo semieje mayor tiene longitud  $\sigma_1$  y su dirección es dada por  $U^{(1)}$ .

(Pista: usar la expresión dada por la SVD de  $A^{-1}y$ , y encontrar así los  $y \in \mathbb{R}^2$  tales que  $\|A^{-1}y\|_2 = 1$ .)