## Métodos Numéricos II 2025

## Lista 01

## 15.julio.2025

1. Determinar si las siguientes matrices admiten una descomposición espectral  $Q\Lambda Q^1$ . En caso afirmativo, hallar su descomposición. En caso negativo, proporcionar un argumento para mostrar que no es posible.

$$A = \begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 2 & 7 & 2 \\ 2 & 0 & 5 \end{pmatrix}, \qquad B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \qquad C = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

- 2. a) Mostrar que si A es una matriz de rango 1, de la forma  $A = \mathbf{u}\mathbf{v}^T$ , entonces  $||A||_2^2 = ||\mathbf{u}||_2^2 ||\mathbf{v}||_2^2$ .
  - b) ¿Vale lo mismo para la norma de Frobenius? Muestre o dé un contraejemplo.

3. Suponga que  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  es una matriz con  $m \geq n$ , cuya descomposición SVD es dada por  $A = U\Sigma V^T$ . Probar lo siguiente:

a) 
$$A\mathbf{v}_i = \sigma_i \mathbf{u}_i$$
, para  $j = 1, 2, \dots, n$ .

b) 
$$A^T \mathbf{u}_j = \sigma_j \mathbf{v}_j$$
, para  $j = 1, 2, \dots, n$ .

4. Calcular (a mano) la descomposición SVD de las siguientes matrices:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \qquad B = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \qquad C = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 3 \\ 0 & 1 \\ -2 & 0 \end{pmatrix}.$$

Puede usar funciones de Python para verificar y comparar su resultado (sólo para verificar).

5. Utilice la descomposición SVD de la matriz B en el ejercicio anterior, para calcular los siguientes:

a) rank(B).

c) Im(B).

b) Ker(B).

d)  $||B||_2 \text{ y } ||B||_F$ .

6. En este ejercicio vamos a calcular normas matriciales inducidas de la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}.$$

a) Calcular las normas inducidas  $||A||_1$ ,  $||A||_2$  y  $||A||_{\infty}$ , usando las estrategias vistas en clase.

b) Implementar un algoritmo para aproximar cualquier norma  $||A||_p$ ,  $p \ge 1$  de una matriz  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , usando muestras aleatorias sobre la esfera  $S^{n-1} \subseteq \mathbb{R}^n$ , y calculando el máximo sobre la muestra.

Aquí la idea es tomar una muestra  $\mathbf{x}_i$  de N de vectores unitarios, calcular el máximo  $m_i = max_i||A\mathbf{x}_i||_p$ . Este experimento se repite un total de K veces. Al final, el resultado devuelto es el mayor de estos máximos:

aproximación de 
$$||A||_p = max_{1 \le j \le K} m_j$$
.

Su algoritmo debe permitir ingresar como argumentos, la matriz A, la norma  $p \ge 1$ , y los parámetros N y K.

- c) A partir del algoritmo desarrollado, aproximar el valor de  $||A||_3$  y  $||A||_4$ ,  $||A||_{100}$  y  $||A||_{1.5}$ .
- d) ¿Qué ocurre a cuando  $p \to 1^+$ ? ¿Y cuando  $p \to \infty$ ? Explicar.