Álgebra Lineal Computacional

1er Cuatrimestre 2025

Laboratorio N° 5: Descomposición LU.

En este laboratorio nos enfocaremos en construir una que sea capaz de calcular la descomposición LU de una matriz. Empecemos considerando un ejemplo de aplicación de LU. Consideremos como ejemplo a la siguiente matriz

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 4 \\ -2 & 2 & -4 & -12 \\ 4 & 1 & 8 & -3 \end{pmatrix}$$

y los siguientes pasos de triangulación, donde $A^{(k)}$ es la matriz que se obtiene a partir de A por el método de eliminación Gaussiana cuando las primeras k columnas ya han sido trianguladas.

1er Paso:

$$A = A^{(0)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 4 \\ -2 & 2 & -4 & -12 \\ 4 & 1 & 8 & -3 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{array}{l} F_2 \leftarrow F_2 - 2 \cdot F_1 \\ F_3 \leftarrow F_3 - (-1) \cdot F_1 \\ F_4 \leftarrow F_4 - 2 \cdot F_1 \end{array} \rightsquigarrow A^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & -2 & -9 \\ 0 & -1 & 4 & -9 \end{pmatrix}$$

Luego, $A^{(1)} = M_1 A^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 4 \\ -2 & 2 & -4 & -12 \\ 4 & 1 & 8 & -3 \end{pmatrix}$

2do Paso:

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & -2 & -9 \\ 0 & -1 & 4 & -9 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{array}{l} F_3 \leftarrow F_3 - 3 \cdot F_2 \\ F_4 \leftarrow F_4 - (-1) \cdot F_2 \end{array} \rightsquigarrow A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 3 & -11 \end{pmatrix}$$

Luego, $A^{(2)} = M_2 A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & -2 & -9 \\ 0 & -1 & 4 & -9 \end{pmatrix}$

3er Paso:

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 3 & -11 \end{pmatrix} \rightsquigarrow F_4 \leftarrow F_4 - 3 \cdot F_3 \rightsquigarrow A^{(3)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Luego, $A^{(3)} = M_3 A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 3 & -11 \end{pmatrix}$

Finalmente llegamos a que

$$U = A^{(3)} = M_3 M_2 M_1 A \iff A = \underbrace{M_1^{-1} M_2^{-1} M_3^{-1}}_{L} U$$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 4 \\ -2 & 2 & -4 & -12 \\ 4 & 1 & 8 & -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} = LU$$

Ejercicio 1. (a) Completar la función `elim_gaussiana.py` de `Python` de tal forma que en la iteración k-ésima del algoritmo se calcule la matriz $\widetilde{A}^{(k)}$ según se muestra a continuación.

$$A = \widetilde{A}^{(0)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 4 \\ -2 & 2 & -4 & -12 \\ 4 & 1 & 8 & -3 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \widetilde{A}^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & -2 \\ -1 & 3 & -2 & -9 \\ 2 & -1 & 4 & -9 \end{pmatrix} \rightsquigarrow$$

$$\rightsquigarrow \widetilde{A}^{(2)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & -2 \\ -1 & 3 & 1 & -3 \\ 2 & -1 & 3 & -11 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \widetilde{A}^{(3)} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & -2 \\ -1 & 3 & 1 & -3 \\ 2 & -1 & 3 & -11 \end{pmatrix}$$

De esta forma logramos optimizar espacio de almacenamiento ya que los coeficientes que formarán parte de la matriz L se almacenan en la parte triangular inferior de $\widetilde{A}^{(k)}$ (se muestran en rojo en el ejemplo). Notar que estos valores en rojo se corresponden a los valores en 0 que fuimos poniendo en cada paso de la triangulación de las $A^{(k)}$. Para $k = n-1$, se obtiene en la parte triangular superior de $\widetilde{A}^{(k)}$ a los coeficientes de U.

Luego,

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & -1 & 3 & 1 \end{pmatrix}, \qquad U = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -11 \end{pmatrix}$$

(b) Además la función de `Python` debe retornar la cantidad de operaciones aritméticas realizadas. Se deberá llevar un conteo de la cantidad de sumas, restas, multiplicaciones y divisiones que se realizan durante la triangulación.

Ejercicio 2. Realizar un gráfico que muestre la cantidad de operaciones en función del tamaño de la matriz. Para ello, considerar como ejemplo a la siguiente matriz $\boldsymbol{B}_n = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{n\times n}, n \geq 2$, definida como

$$b_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \text{ o } j = n, \\ -1 & \text{si } i > j, \\ 0 & \text{en otro caso.} \end{cases}$$

Ejemplo:

$$\boldsymbol{B}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{B}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{B}_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Siendo $\boldsymbol{B}_n = L_n U_n$ la descomposición LU de $\boldsymbol{B}_n$, verificar que $\|U_n\|_\infty = 2^n$.

Ejercicio 3. Escribir funciones de `Python` que calculen la solución de un sistema:

(a) $\boldsymbol{Ly} = \boldsymbol{b}$, siendo $\boldsymbol{L}$ triangular inferior.

(b) $\boldsymbol{Ux} = \boldsymbol{y}$, siendo $\boldsymbol{U}$ triangular superior.

(c) Resolver un sistema $\boldsymbol{Ax} = \boldsymbol{b}$, utilizando las funciones de los ítems anteriores.

(d) Utilizar diferentes vectores aleatorios $\boldsymbol{b} \in \mathbb{R}^n$ para resolver el sistema $\boldsymbol{B}_n\boldsymbol{x} = \boldsymbol{b}$ como se indica en el Ejercicio 2.