



**UC** | Chile



**UC** | Chile

## **Algebra Lineal Aplicada para Ciencia de Datos**



# Clase 5. Eliminación Gaussiana y factorización $LU$




- 1 Introducción
- 2 Tema 1: Matriz Inversa
- 3 Tema 2: Sistemas triangulares
- 4 Tema 3: Eliminación Gaussiana



**UC** | Chile

# Introducción

# Introducción y motivación



En general queremos resolver un sistema de  $m$  ecuaciones lineales en  $n$  variables o incógnitas  $x_1, x_2, \dots, x_n$

$$\begin{array}{rcl} A_{11}x_1 + A_{12}x_2 + \cdots + A_{1n}x_n & = & b_1 \\ A_{21}x_1 + A_{22}x_2 + \cdots + A_{2n}x_n & = & b_2 \\ & \vdots & \\ A_{m1}x_1 + A_{m2}x_2 + \cdots + A_{mn}x_n & = & b_m \end{array}$$

expresado en forma matricial por

$$Ax = b$$

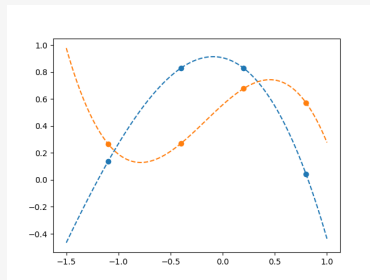
## Ejemplo: Interpolación polinomial

Considere el problema de encontrar los coeficientes del polinomio cubico que  $p(x) = c_1 + c_2x + c_3x^2 + c_4x^3$  que interpola los valores  $b_1, b_2, b_3, b_4$  en los puntos  $x = -1.1, -0.4, 0.2, 0.8$ . Resolvemos generando la matriz de Vandermonde

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1.1 & (-1.1)^2 & (-1.1)^3 \\ 1 & -0.4 & (-0.4)^2 & (-0.4)^3 \\ 1 & 0.2 & (0.2)^2 & (0.2)^3 \\ 1 & 0.8 & (0.8)^2 & (0.8)^3 \end{bmatrix}$$

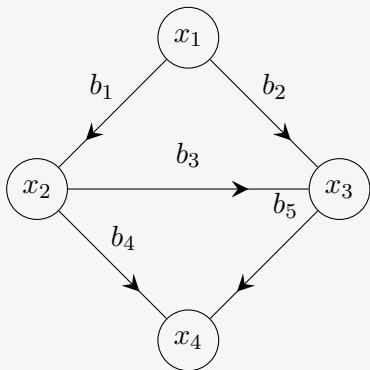
Encontrar los valores de los coeficientes es equivalente a resolver el sistema lineal

$$Ac = b$$



## Ejemplo: grafos direccionados

Matriz de incidencia de un grafo.  $A_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{arista } i \text{ apunta hacia nodo } j, \\ -1 & \text{arista } i \text{ apunta desde nodo } j, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$

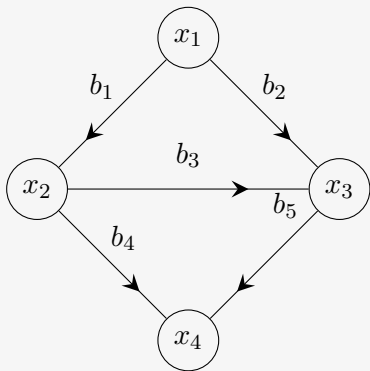


$$\begin{array}{rrcr} -x_1 & +x_2 & & = b_1 \\ -x_1 & & +x_3 & = b_2 \\ & -x_2 & +x_3 & = b_3 \\ & -x_2 & & +x_4 = b_4 \\ & & -x_3 & +x_4 = b_5 \end{array}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{Ax=b}$

## Ejemplo: grafos direccionados

Matriz de incidencia de un grafo.  $A_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{arista } i \text{ apunta hacia nodo } j, \\ -1 & \text{arista } i \text{ apunta desde nodo } j, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$



$$\begin{bmatrix} -1 & +1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & +1 & 0 \\ 0 & -1 & +1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & +1 \\ 0 & 0 & -1 & +1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_4 \\ b_5 \end{bmatrix}$$





**UC** | Chile

## **Tema 1: Matriz Inversa**

## Definición de matriz Inversa por la izquierda y derecha

Sea  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ . Entonces

- Una matriz  $X \in \mathbb{R}^{n \times m}$  que satisface  $XA = I \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , es llamada una **inversa por la izquierda**. Decimos que la matriz  $A$  es invertible por la izquierda si una inversa por la izquierda de  $A$  existe.
- Una matriz  $X \in \mathbb{R}^{m \times n}$  que satisface  $AX = I \in \mathbb{R}^{m \times m}$ , es llamada una **inversa por la derecha**. Decimos que la matriz  $A$  es invertible por la derecha si una inversa por la derecha de  $A$  existe.

## Propiedades



Si  $A$  tiene una inversa por la izquierda  $X$ , entonces las **columnas** de  $A$  son **linealmente independientes**. En efecto, si suponemos que las columnas de  $A$  no son linealmente independientes entonces existe un vector  $x \in \mathbb{R}^n$ , no nulo, tal que  $Ax = 0$ , así

$$0 = X(Ax) = (XA)x = Ix = x$$

lo que es una contradicción.

El recíproco también es cierto, es decir, si las columnas de una matriz son linealmente independientes, entonces existe una matriz inversa por la izquierda de  $A$ .

## Propiedades



- Si  $A$  tiene una inversa por la derecha  $B$ , entonces  $B^\top$  es una inversa por la izquierda de  $A^\top$ . En efecto,  $AB = I \implies (B^\top A^\top) = (AB)^\top = I$ .
- Si  $A$  tiene una inversa por la izquierda  $C$ , entonces  $C^\top$  es una inversa por la derecha de  $A^\top$ . En efecto,  $A^\top C^\top = (CA)^\top = I$ .
- Una matriz es invertible por la derecha si y sólo si sus filas son linealmente independiente.
- Una matriz alta no puede tener una inversa por la derecha. Solo matrices cuadradas o anchas pueden ser invertibles por la derecha.

## Ejemplo: La inversa por la izquierda no es única.

Considere la siguiente matriz  $A \in \mathbb{R}^{3 \times 2}$ ,

$$A = \begin{bmatrix} -3 & -4 \\ 4 & 6 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Las siguientes dos matrices son inversas por la izquierda de  $A$

$$B = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} -11 & -10 & 16 \\ 7 & 8 & -11 \end{bmatrix}, \quad C = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 6 \\ 0 & 1 & -4 \end{bmatrix}$$

## Definición matriz inversa



Si una matriz  $A$  es invertible por la izquierda y por la derecha entonces las inversas por la izquierda y por la derecha son iguales, y estas son únicas. Además decimos en este caso que la matriz es **invertible** (o no singular) y la matriz inversa se denota por  $A^{-1}$ . Una matriz cuadrada que no es invertible se dice **singular**.

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I$$

## Condiciones de invertibilidad

Si  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  entonces invertibilidad por la izquierda, invertibilidad por la derecha e invertibilidad son equivalentes.

En efecto, suponga que  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es una matriz invertible por la izquierda, entonces existen  $b_i$  tales que

$$Ab_i = e_i \iff AB = A[b_1, b_2, \dots, b_n] = [e_1, e_2, \dots, e_n] = I,$$

lo que implica que  $B$  es la inversa por la derecha de  $A$ , por lo tanto

$$\text{invert. por la izquierda} \implies \text{indep. de columnas} \implies \text{invert. por la derecha}$$

Equivalentemente podemos mostrar que

$$\text{invert. por la derecha} \implies \text{indep. de filas} \implies \text{invert. por la izquierda}$$

## Ejemplos básicos de cálculo de inversa

- 1 La inversa de la matriz identidad  $I$  es la misma matriz identidad, es decir,  $I^{-1} = I$ .
- 2 La inversa de una matriz diagonal  $A$  con entradas diagonales distintas de cero es la matriz diagonal con entradas diagonales el inverso de las entradas de  $A$ , es decir

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 1/A_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1/A_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1/A_{nn} \end{bmatrix}$$

o tambien lo escribimos como

$$A = \mathbf{diag}(A_{11}, A_{22}, \dots, A_{nn})^{-1} = \mathbf{diag}(A_{11}^{-1}, A_{22}^{-1}, \dots, A_{nn}^{-1}).$$



## Ejemplos básicos de cálculo de inversa

- 1 Considere la matriz  $A$  y su inversa  $A^{-1}$  dadas por

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ -3 & -4 & -4 \end{bmatrix}, \quad A^{-1} = \frac{1}{30} \begin{bmatrix} 0 & -20 & -10 \\ -6 & 5 & -2 \\ 6 & 10 & 2 \end{bmatrix}$$

estas verifican que  $AA^{-1} = I$ .

- 2 Formula de la inversa para matrices de  $2 \times 2$ . Una matriz  $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$  es invertible si y sólo si  $A_{11}A_{22} - A_{12}A_{21} \neq 0$ , y su inversa está dada por:

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{A_{11}A_{22} - A_{12}A_{21}} \begin{bmatrix} A_{22} & -A_{12} \\ -A_{21} & A_{11} \end{bmatrix}$$

## Resolución de sistema lineal por la inversa



Consideremos un sistema de ecuaciones lineales con  $n$  variables  $Ax = b$ , y asumamos que  $A$  es invertible, entonces para cualquier  $b \in \mathbb{R}^n$ , la solución es

$$x = A^{-1}b$$

Un sistema cuadrado de ecuaciones lineales  $Ax = b$ , con  $A$  una matriz invertible, tiene una única solución  $x = A^{-1}b$ , para cualquier vector  $b$ .

## Otras propiedades



- Si  $A$  es invertible, su matriz transpuesta  $A^T$  es también invertible y su inversa es  $(A^{-1})^T = A^{-T}$ .
- Si  $A$  y  $B$  son invertibles y del mismo tamaño, entonces el producto  $AB$  es invertible y  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .



**UC** | Chile

## **Tema 2: Sistemas triangulares**

# Sistema triangular

Consideremos el sistema triangular inferior para  $L \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , triangular inferior

$$\begin{array}{cccccccl} L_{11}x_1 & 0 & \cdots & 0 & = & b_1 \\ L_{21}x_1 & +L_{22}x_2 & \ddots & \vdots & = & b_2 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & = & \vdots \\ L_{n1}x_1 + & \cdots & +L_{nn-1}x_{n-1} & +L_{nn}x_n & = & b_n \end{array}$$

El sistema es invertible si las columnas de  $L$  son linealmente independientes, es decir que  $Lx = 0$  es solo posible si  $x = 0$ .

## Algoritmo de sustitución progresiva

Consideramos un algoritmo para resolver un conjunto de ecuaciones lineales  $Lx = b$ , donde  $n \times n$  matriz  $L$  es **triangular inferior** con entradas en la diagonal no cero, así es invertible.

$$\begin{bmatrix} L_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ L_{21} & L_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ L_{n1} & \cdots & L_{nn-1} & L_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}.$$

# Algoritmo de sustitución progresiva



---

**Algorithm 1:** Sustitución progresiva

---

**Data:**  $L \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , triangular inferior invertible,  $b \in \mathbb{R}^n$ .

**Result:**  $x \in \mathbb{R}^n$ , solución de  $Lx = b$ .

**for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $n$  **do**

$x_i = (b_i - L_{i,i-1}x_{i-1} - \cdots - L_{i,1}x_1)/L_{ii}$

**return**  $x$

---

## Algoritmo de sustitución regresiva



Algoritmo para resolver un conjunto de ecuaciones lineales  $Rx = b$ , donde  $n \times n$  matriz  $R$  es **triangular superior** con entradas en la diagonal no cero, así es invertible.

$$\begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} & \cdots & R_{1n} \\ 0 & R_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & R_{n-1n} \\ 0 & \cdots & 0 & R_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}.$$



## Algoritmo de sustitución regresiva



---

**Algorithm 2:** Sustitución regresiva

---

**Data:**  $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , triangular superior invertible,  $b \in \mathbb{R}^n$ .

**Result:**  $x \in \mathbb{R}^n$ , solución de  $Rx = b$ .

**for**  $i \leftarrow n$  **to** 1 **do**

    State  $x_i = (b_i - R_{i,i+1}x_{i+1} - \cdots - R_{i,n}x_n)/R_{ii}$

**return**  $x$

---



**UC** | Chile

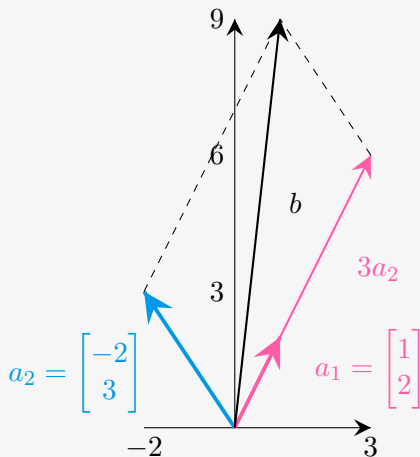
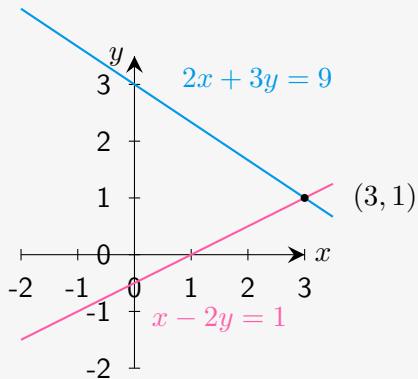
## **Tema 3: Eliminación Gaussiana**

## Ejemplo: interpretación por vector filas vs. columna

Considere el siguiente sistema lineal de  $2 \times 2$ .

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 9 \end{bmatrix} \iff \begin{array}{rcl} x_1 & - & 2x_2 = 1 \\ 2x_1 & + & 3x_2 = 9 \end{array} \iff \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## Ejemplo: interpretación por vector filas vs. columna



# Eliminación Gaussiana



La eliminación estándar tiene el siguiente orden

- Columna 1:** Escoger como pivot el elemento de esta columna que corresponde a la primera ecuación. Usar la ecuación 1 para crear ceros bajo el primer pivot. (Los pivots no pueden ser cero.)
- Columna 2:** Use como pivot el elemento de esta columna y la segunda ecuación. Usar la segunda ecuación para crear ceros bajo el segundo pivot.
- Columna 3 a  $n$ :** Continuar con el procedimiento hasta encontrar la matriz triangular superior  $U$ .

# Eliminación Gaussiana

$$\begin{bmatrix} \mathbf{x} & x & x & x \\ \mathbf{x} & x & x & x \\ \mathbf{x} & x & x & x \\ \mathbf{x} & x & x & x \end{bmatrix}$$

Paso 1



$$\begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & \mathbf{x} & x & x \\ 0 & \mathbf{x} & x & x \\ 0 & \mathbf{x} & x & x \end{bmatrix}$$

Paso 2



$$\begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & \mathbf{x} & x \\ 0 & 0 & \mathbf{x} & x \end{bmatrix}$$

Paso 3



$$\begin{bmatrix} x & x & x & x \\ 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x \\ 0 & 0 & 0 & \mathbf{x} \end{bmatrix}$$

Paso 4

## Eliminación Gaussiana



En el Paso 1, usamos el pivot  $A_{11}$  para hacer ceros bajo el pivot en la columna 1. Así debemos restar a las columnas 2,3,y 4 la columna 1 multiplicado por:

$$\text{Multiplicadores: } \ell_{21} = \frac{A_{21}}{A_{11}}, \quad \ell_{31} = \frac{A_{31}}{A_{11}}, \quad \ell_{41} = \frac{A_{41}}{A_{11}},$$

En el Paso 2, usamos el pivot de la columna 2 y fila 2 de la matriz actualizada y hacemos ceros bajo el pivot calculando los multiplicadores  $\ell_{32}$  y  $\ell_{42}$ . Finalmente, en el tercer paso calculamos el multiplicador  $\ell_{43}$ .

## Ejemplo de eliminación Gaussiana



Consideramos el proceso de eliminación Gaussiana

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 7 \\ 2 & 7 & 8 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$



# Ejemplo de eliminación Gaussiana

Interpretación equivalente por columnas

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 7 \\ 2 & 7 & 8 \end{bmatrix} - \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix}}_{\ell_1 u_1^\top} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix} - \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \end{bmatrix}}_{\ell_2 u_2^\top} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}}_{\ell_3 u_3^\top}$$

## Ejemplo de eliminación Gaussiana

$$\begin{aligned} A &= \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix}}_{\ell_1 u_1^\top} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix}}_{\ell_2 u_2^\top} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}}_{\ell_3 u_3^\top} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 2 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = LU \end{aligned}$$

## Pivoteo parcial/Intercambio de filas

No solo es necesario intercambiar filas cuando nos encontramos con un pivot que puede ser cero, sino que además es necesario hacerlo por razones de estabilidad.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 7 \\ \mathbf{2} & 4 & 8 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{1} & 1 \\ \mathbf{0} & 1 & 3 \\ 2 & 4 & 8 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 0 & \mathbf{0} & 2 \\ 2 & 4 & 8 \end{bmatrix}$$

## Pivoteo parcial/Intercambio de filas

$$\begin{aligned} A &= \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1/2 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\ell_1} \underbrace{\begin{bmatrix} 2 & 4 & 8 \end{bmatrix}}_{u_1^\top} + \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\ell_2} \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}}_{u_2^\top} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\ell_3} \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}}_{u_3^\top} \\ &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 4 \\ 2 & 4 & 8 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 8 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

## Pivoteo parcial/Intercambio de filas



Sea la matriz de permutación

$$P = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Entonces

$$PA = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 8 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

**Observación:** La inversa de una matriz de permutación  $P$  es su transpuesta  $P^T$ .

## Resolución del sistema lineal



¿Como resolvemos el sistema lineal  $Ax = b$  usando la factorización  $PA = LU$ ?

$$Ax = b \iff PAx = Pb \iff LUx = Pb \iff \begin{cases} Ly = Pb \\ Ux = y \end{cases}$$

# Algoritmo de eliminación Gaussiana

---

## Algorithm 3: Eliminación Gaussiana con Pivotes Parciales y Factorización $PA = LU$

---

**Data:** Matriz  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ .

**Result:** Matrices  $L$  (triang. inferior),  $U$  (triang. superior) y  $P$  (matriz de permutación)

Inicializar  $L$  y  $P$  como la matriz identidad,  $U$  como una copia de  $A$ ;

```
for  $k \leftarrow 1$  to  $n - 1$  do
     $p \leftarrow \arg \max_{i=k}^n |U_{ik}|;$                                 // Encuentra el pivote parcial
    if  $p \neq k$  then
        Intercambiar fila  $k$  con fila  $p$  en  $U$ ;                    // Intercambia filas si es necesario
        Intercambiar fila  $k$  con fila  $p$  en  $L$ ;
        Intercambiar fila  $k$  con fila  $p$  en  $P$ ;
    for  $i \leftarrow k + 1$  to  $n$  do
         $m \leftarrow U_{ik}/U_{kk};$ 
         $L_{ik} \leftarrow m;$ 
        for  $j \leftarrow k$  to  $n$  do
             $U_{ij} \leftarrow U_{ij} - m \cdot U_{kj};$ 
return  $P, L, U$ ;
```

---

## Forma de echelon

Se dice que una matriz  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  tiene forma de echelon o forma de escalón si

- 1 Todas las filas que contienen solo ceros están en la parte inferior de la matriz.
- 2 El primer elemento no nulo de cada fila no nula está a la derecha del primer elemento no nulo de la fila anterior.

**Ejemplo:**

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & -4 & 8 \\ -1 & 1 & 3 & -5 \\ -1 & 2 & 5 & -6 \\ -1 & -2 & -3 & 1 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Las columnas 1, 2, y 4 de  $A$  forman la base del subespacio  $\mathbf{Im}(A)$ .





**UC** | Chile