

# Elementos de Cálculo Numérico

## Clase 6

Curso de Verano 2020

Sistema  $3 \times 3$ :

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 = 1 \\ 2x_1 - 5x_2 + 7x_3 = 2 \\ 3x_1 - 5x_2 + 10x_3 = 1 \end{cases}$$

Sistema  $3 \times 3$ :

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 = 1 \\ 2x_1 - 5x_2 + 7x_3 = 2 \\ 3x_1 - 5x_2 + 10x_3 = 1 \end{cases}$$

Método de eliminación de Gauss

$$\begin{aligned} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -5 & 7 & 2 \\ 3 & -5 & 10 & 1 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \\ \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{array} \right] \end{aligned}$$

Sistema  $3 \times 3$ :

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 = 1 \\ 2x_1 - 5x_2 + 7x_3 = 2 \\ 3x_1 - 5x_2 + 10x_3 = 1 \end{cases}$$

Método de eliminación de Gauss (Jiǔzhāng Suànshù siglo II d.C.)

$$\begin{aligned} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -5 & 7 & 2 \\ 3 & -5 & 10 & 1 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right] \rightsquigarrow \\ \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{array} \right] \end{aligned}$$

Sistema  $3 \times 3$ :

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 = 1 \\ 2x_1 - 5x_2 + 7x_3 = 2 \\ 3x_1 - 5x_2 + 10x_3 = 1 \end{cases}$$

Método de eliminación de Gauss (Jiǔzhāng Suànshù siglo II d.C.)

$$\begin{aligned} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -5 & 7 & 2 \\ 3 & -5 & 10 & 1 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right] \rightsquigarrow \\ \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{array} \right] &\rightsquigarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{array} \right] \end{aligned}$$

Solución:  $x_3 = -1, x_2 = -1, x_1 = 2$

# Operaciones de fila

Multiplicando por L matriz triangular inferior

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -5 & 7 & 2 \\ 3 & -5 & 10 & 1 \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right]$$

## Operaciones de fila

Multiplicando por L matriz triangular inferior

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 2 & -5 & 7 & 2 \\ 3 & -5 & 10 & 1 \end{array} \right] = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right] = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \cdot \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \end{array} \right] = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$



# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

$L$  inversible  $\Rightarrow L^{-1}$  triangular inferior

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

$L$  inversible  $\Rightarrow L^{-1}$  triangular inferior

Método de Gauss:  $L_k.L_{k-1} \dots L_1.A = U$

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

$L$  inversible  $\Rightarrow L^{-1}$  triangular inferior

Método de Gauss:  $L_k.L_{k-1} \dots L_1.A = U \Rightarrow A = L_1^{-1} \dots L_{k-1}^{-1}.L_k^{-1}.U$

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L \cdot L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

$L$  inversible  $\Rightarrow L^{-1}$  triangular inferior

Método de Gauss:  $L_k \cdot L_{k-1} \dots L_1 \cdot A = U \Rightarrow A = L_1^{-1} \dots L_{k-1}^{-1} \cdot L_k^{-1} \cdot U$

$L = L_1^{-1} \dots L_{k-1}^{-1} \cdot L_k^{-1}$

# Matrices triangulares

$L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior:  $l_{i,j} = 0$  si  $i < j$

$L, L'$  triangulares inferiores  $\Rightarrow \lambda L, L + L', L.L'$  triangulares inferiores

$L$  inversible si y solo si  $l_{i,i} \neq 0, i = 1, \dots, n$

$L$  inversible  $\Rightarrow L^{-1}$  triangular inferior

Método de Gauss:  $L_k.L_{k-1} \dots L_1.A = U \Rightarrow A = L_1^{-1} \dots L_{k-1}^{-1}.L_k^{-1}.U$

$L = L_1^{-1} \dots L_{k-1}^{-1}.L_k^{-1} \Rightarrow A = L.U$

# Matriz por bloques

Si  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  se escriben por bloques



# Matriz por bloques

Si  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  se escriben por bloques

$$A_{1,1}, B_{1,1} \in \mathbb{R}^{k \times k}, A_{1,2}, B_{1,2} \in \mathbb{R}^{k \times (n-k)}$$

# Matriz por bloques

Si  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  se escriben por bloques

$$A_{1,1}, B_{1,1} \in \mathbb{R}^{k \times k}, A_{1,2}, B_{1,2} \in \mathbb{R}^{k \times (n-k)}$$

$$A_{2,1}, B_{2,1} \in \mathbb{R}^{(n-k) \times k}, A_{2,2}, B_{2,2} \in \mathbb{R}^{(n-k) \times (n-k)}$$

$$A = \left[ \begin{array}{c|c} A_{1,1} & A_{1,2} \\ \hline A_{2,1} & A_{2,2} \end{array} \right] \quad B = \left[ \begin{array}{c|c} B_{1,1} & B_{1,2} \\ \hline B_{2,1} & B_{2,2} \end{array} \right]$$

# Matriz por bloques

Si  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  se escriben por bloques

$$A_{1,1}, B_{1,1} \in \mathbb{R}^{k \times k}, A_{1,2}, B_{1,2} \in \mathbb{R}^{k \times (n-k)}$$

$$A_{2,1}, B_{2,1} \in \mathbb{R}^{(n-k) \times k}, A_{2,2}, B_{2,2} \in \mathbb{R}^{(n-k) \times (n-k)}$$

$$A = \left[ \begin{array}{c|c} A_{1,1} & A_{1,2} \\ \hline A_{2,1} & A_{2,2} \end{array} \right] \quad B = \left[ \begin{array}{c|c} B_{1,1} & B_{1,2} \\ \hline B_{2,1} & B_{2,2} \end{array} \right]$$

El producto  $A.B$  se escribe

$$A.B = \left[ \begin{array}{c|c} A_{1,1}.B_{1,1} + A_{1,2}.B_{2,1} & A_{1,1}.B_{1,2} + A_{1,2}.B_{2,2} \\ \hline A_{2,1}.B_{1,1} + A_{2,2}.B_{2,1} & A_{2,1}.B_{1,2} + A_{2,2}.B_{2,2} \end{array} \right]$$

# Existencia de la descomposición LU

## Proposición

*Si  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  verifica  $\det(A^{(k)}) \neq 0$  para  $k = 1, \dots, n$ , entonces existen únicas matrices  $L, U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $L$  triangular inferior y  $U$  triangular superior con  $u_{i,i} = 1$  verificando  $A = L.U$*

# Existencia de la descomposición LU

## Proposición

Si  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  verifica  $\det(A^{(k)}) \neq 0$  para  $k = 1, \dots, n$ , entonces existen únicas matrices  $L, U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $L$  triangular inferior y  $U$  triangular superior con  $u_{i,i} = 1$  verificando  $A = L \cdot U$

$A^{(k)}$  es la submatriz formada por las  $k$  primeras filas y columnas

$$A^{(k)} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,k} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \dots & a_{2,k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k,1} & a_{k,2} & \dots & a_{k,k} \end{bmatrix}$$

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}, \quad L^{(n-1)}, U^{(n-1)} \text{ inversibles (únicas!)}$$

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}$ ,  $L^{(n-1)}, U^{(n-1)}$  inversibles (únicas!)

La matriz  $A$  se escribe como

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} L^{(n-1)} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} U^{(n-1)} & \mathbf{u} \\ \hline \mathbf{0} & 1 \end{array} \right]$$



## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}, \quad L^{(n-1)}, U^{(n-1)} \text{ inversibles (únicas!)}$$

La matriz  $A$  se escribe como

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} L^{(n-1)} & 0 \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} U^{(n-1)} & \mathbf{u} \\ \hline 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}, \quad L^{(n-1)}, U^{(n-1)} \text{ inversibles (únicas!)}$$

La matriz  $A$  se escribe como

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} L^{(n-1)} & 0 \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} U^{(n-1)} & \mathbf{u} \\ \hline 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$\mathbf{l} \cdot U^{(n-1)} = \mathbf{c}$$

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}, \quad L^{(n-1)}, U^{(n-1)} \text{ inversibles (únicas!)}$$

La matriz  $A$  se escribe como

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} L^{(n-1)} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} U^{(n-1)} & \mathbf{u} \\ \hline \mathbf{0} & 1 \end{array} \right]$$

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$\mathbf{l} \cdot U^{(n-1)} = \mathbf{c} \Rightarrow (U^{(n-1)})^T \cdot \mathbf{l}^T = \mathbf{c}^T$$

## Demostración.

Por inducción en  $n$ , se verifica

$$A^{(n-1)} = L^{(n-1)} \cdot U^{(n-1)}, \quad L^{(n-1)}, U^{(n-1)} \text{ inversibles (únicas!)}$$

La matriz  $A$  se escribe como

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} L^{(n-1)} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} U^{(n-1)} & \mathbf{u} \\ \hline \mathbf{0} & 1 \end{array} \right]$$

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$\mathbf{l} \cdot U^{(n-1)} = \mathbf{c} \Rightarrow (U^{(n-1)})^T \cdot \mathbf{l}^T = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{l} \cdot \mathbf{u} + l_{n,n} = a_{n,n}$$

# Almacenamiento

Las matrices  $L, U$  se almacenan en una matriz de dimensión  $n \times n$

$$L = \begin{bmatrix} l_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{2,1} & l_{2,2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & l_{n,n} \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & 1 & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

# Almacenamiento

Las matrices  $L, U$  se almacenan en una matriz de dimensión  $n \times n$

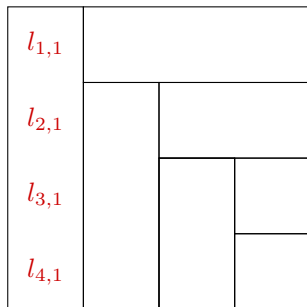
$$L = \begin{bmatrix} l_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{2,1} & l_{2,2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & l_{n,n} \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ 0 & 1 & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

$$A \rightarrow (L|U) = \begin{bmatrix} l_{1,1} & u_{1,2} & \cdots & u_{1,n} \\ l_{2,1} & l_{2,2} & \cdots & u_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \cdots & l_{n,n} \end{bmatrix}$$

# Método de Crout: ejemplo $4 \times 4$

Método de Crout: ejemplo  $4 \times 4$ Paso 0: para  $i = 1, 2, 3, 4$ 

$$l_{i,1} = a_{i,1}$$





Método de Crout: ejemplo  $4 \times 4$ Paso 1: para  $i = 2, 3, 4$ 

$$u_{1,i} = a_{1,i}/l_{1,1}$$

$$l_{i,2} = a_{i,2} - l_{i,1} u_{1,2}$$

$l_{1,1}$	$u_{1,2}$	$u_{1,3}$	$u_{1,4}$
$l_{2,1}$	$l_{2,2}$		
$l_{3,1}$	$l_{3,2}$		
$l_{4,1}$	$l_{4,2}$		

Método de Crout: ejemplo  $4 \times 4$ Paso 2: para  $i = 3, 4$ 

$$u_{2,i} = (a_{2,i} - l_{2,1} u_{1,i})/l_{2,2}$$

$$l_{i,3} = a_{i,3} - l_{i,1} u_{1,3} - l_{i,2} u_{2,3}$$

$l_{1,1}$	$u_{1,2}$	$u_{1,3}$	$u_{1,4}$
$l_{2,1}$	$l_{2,2}$	$u_{2,3}$	$u_{2,4}$
$l_{3,1}$	$l_{3,2}$	$l_{3,3}$	
$l_{4,1}$	$l_{4,2}$	$l_{4,3}$	

Método de Crout: ejemplo  $4 \times 4$ Paso 3: para  $i = 4$ 

$$u_{3,i} = (a_{3,i} - l_{3,1} u_{1,i} - l_{3,2} u_{2,i}) / l_{3,3}$$

$$l_{i,4} = a_{i,4} - l_{i,1} u_{1,4} - l_{i,2} u_{2,4} - l_{i,3} u_{3,4}$$

$l_{1,1}$	$u_{1,2}$	$u_{1,3}$	$u_{1,4}$
$l_{2,1}$	$l_{2,2}$	$u_{2,3}$	$u_{2,4}$
$l_{3,1}$	$l_{3,2}$	$l_{3,3}$	$u_{3,4}$
$l_{4,1}$	$l_{4,2}$	$l_{4,3}$	$l_{4,4}$

# Método de Crout

Paso 1:  $l_{i,1} = a_{i,1}, \quad i = 1, \dots, n$

# Método de Crout

Paso 1:  $l_{i,1} = a_{i,1}, \quad i = 1, \dots, n$

Paso 2:

$$u_{1,i} = a_{1,i}/l_{1,1}, \quad i = 2, \dots, n$$

$$l_{i,2} = a_{i,2} - l_{i,1} u_{1,2}, \quad i = 2, \dots, n$$

# Método de Crout

Paso 1:  $l_{i,1} = a_{i,1}, \quad i = 1, \dots, n$

Paso 2:

$$u_{1,i} = a_{1,i}/l_{1,1}, \quad i = 2, \dots, n$$

$$l_{i,2} = a_{i,2} - l_{i,1} u_{1,2}, \quad i = 2, \dots, n$$

Paso  $k$  ( $k = 3, \dots, n$ ):

$$u_{k-1,i} = \left( a_{k-1,i} - \sum_{j=1}^{k-2} l_{k-1,j} u_{j,i} \right) / l_{k-1,k-1}, \quad i = k, \dots, n$$

$$l_{i,k} = a_{i,k} - \sum_{j=1}^{k-1} l_{i,j} u_{j,k}, \quad i = k, \dots, n$$

## Método de Crout: número de operaciones

$$\text{Paso 2: } \begin{cases} + & 0 \\ - & n - 1 \\ \times & n - 1 \\ \div & n - 1 \end{cases} \quad \text{Paso } k: \begin{cases} + & (2k - 5)(n - k + 1) \\ - & 2(n - k + 1) \\ \times & (2k - 3)(n - k + 1) \\ \div & n - k + 1 \end{cases}$$

## Método de Crout: número de operaciones

$$\text{Paso 2: } \begin{cases} + & 0 \\ - & n - 1 \\ \times & n - 1 \\ \div & n - 1 \end{cases} \quad \text{Paso } k: \begin{cases} + & (2k - 5)(n - k + 1) \\ - & 2(n - k + 1) \\ \times & (2k - 3)(n - k + 1) \\ \div & n - k + 1 \end{cases}$$



## Método de Crout: número de operaciones

$$\text{Paso 2: } \begin{cases} + & 0 \\ - & n - 1 \\ \times & n - 1 \\ \div & n - 1 \end{cases} \quad \text{Paso k: } \begin{cases} + & (2k - 5)(n - k + 1) \\ - & 2(n - k + 1) \\ \times & (2k - 3)(n - k + 1) \\ \div & n - k + 1 \end{cases}$$

$$\text{Total: } \begin{cases} + & (2n^3 - 9n^2 + 13n - 6)/6 \\ - & (n - 1)^2 \\ \times & n(2n^2 - 3n + 1)/6 \\ \div & (n - 1)n/2 \end{cases}$$

## Método de Crout: número de operaciones

$$\text{Paso 2: } \begin{cases} + & 0 \\ - & n-1 \\ \times & n-1 \\ \div & n-1 \end{cases} \quad \text{Paso } k: \begin{cases} + & (2k-5)(n-k+1) \\ - & 2(n-k+1) \\ \times & (2k-3)(n-k+1) \\ \div & n-k+1 \end{cases}$$

$$\text{Total: } \begin{cases} + & (2n^3 - 9n^2 + 13n - 6)/6 \\ - & (n-1)^2 \\ \times & n(2n^2 - 3n + 1)/6 \\ \div & (n-1)n/2 \end{cases}$$

$$\text{Total flops: } n(4n^2 - 3n - 1)/6 \cong 2/3 n^3$$

# Método de Crout

Calcula la descomposición  $A = L.U$

# Método de Crout

Calcula la descomposición  $A = L.U$

Almacena  $(L|U)$  en la matriz  $A$

# Método de Crout

Calcula la descomposición  $A = L.U$

Almacena  $(L|U)$  en la matriz A

---

## Algoritmo 1: Método de Crout

---

**for**  $i = 2 \dots, n$  **do**

$$a_{1,i} = a_{1,i}/a_{1,1}$$

$$a_{i,2} = a_{i,2} - a_{i,1}a_{1,2}$$

**for**  $k = 3 \dots, n$  **do**

**for**  $i = k \dots, n$  **do**

$$a_{k-1,i} = (a_{k-1,i} - \sum_{j=1}^{k-2} a_{k-1,j}a_{j,i})/a_{k-1,k-1}$$

$$a_{i,k} = a_{i,k} - \sum_{j=1}^{k-1} a_{i,j}a_{j,k}$$


---

# Descomposición LU de matrices banda

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $j = 1, \dots, k < i$ , entonces  $l_{i,j} = 0$

# Descomposición LU de matrices banda

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $j = 1, \dots, k < i$ , entonces  $l_{i,j} = 0$

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $i = 1, \dots, k < j$ , entonces  $u_{i,j} = 0$

# Descomposición LU de matrices banda

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $j = 1, \dots, k < i$ , entonces  $l_{i,j} = 0$

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $i = 1, \dots, k < j$ , entonces  $u_{i,j} = 0$

Preserva el ancho de las bandas

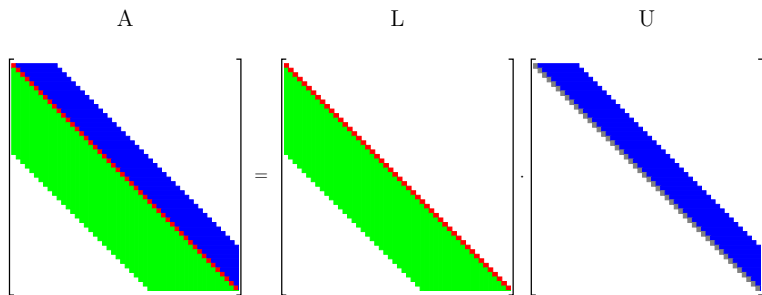


# Descomposición LU de matrices banda

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $j = 1, \dots, k < i$ , entonces  $l_{i,j} = 0$

Si  $a_{i,j} = 0$  para  $i = 1, \dots, k < j$ , entonces  $u_{i,j} = 0$

Preserva el ancho de las bandas



# Intercambio de filas

Sistema ( $\beta > 0$ )

$$\begin{cases} -\beta x_1 + x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 = 2, \end{cases}$$

## Intercambio de filas

Sistema ( $\beta > 0$ )

$$\begin{cases} -\beta x_1 + x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 = 2, \end{cases}$$

Eliminación gaussiana

$$\begin{bmatrix} -\beta & 0 \\ 1 & \frac{1+\beta}{\beta} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{\beta} \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

## Intercambio de filas

Sistema ( $\beta > 0$ )

$$\begin{cases} -\beta x_1 + x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 = 2, \end{cases}$$

Eliminación gaussiana

$$\begin{bmatrix} -\beta & 0 \\ 1 & \frac{1+\beta}{\beta} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{\beta} \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución exacta:  $y_1 = -\beta^{-1}$ ,  $y_2 = (1 + 2\beta)(1 + \beta)^{-1}$

## Intercambio de filas

Sistema ( $\beta > 0$ )

$$\begin{cases} -\beta x_1 + x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 = 2, \end{cases}$$

Eliminación gaussiana

$$\begin{bmatrix} -\beta & 0 \\ 1 & \frac{1+\beta}{\beta} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{\beta} \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución exacta:  $y_1 = -\beta^{-1}$ ,  $y_2 = (1 + 2\beta)(1 + \beta)^{-1}$  $x_1 = (1 + \beta)^{-1}$ ,  $x_2 = (1 + 2\beta)(1 + \beta)^{-1}$

## Intercambio de filas

Sistema ( $\beta > 0$ )

$$\begin{cases} -\beta x_1 + x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 = 2, \end{cases}$$

Eliminación gaussiana

$$\begin{bmatrix} -\beta & 0 \\ 1 & \frac{1+\beta}{\beta} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{\beta} \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución exacta:  $y_1 = -\beta^{-1}$ ,  $y_2 = (1 + 2\beta)(1 + \beta)^{-1}$  $x_1 = (1 + \beta)^{-1}$ ,  $x_2 = (1 + 2\beta)(1 + \beta)^{-1}$ Si  $\beta = 10^{-6} \Rightarrow x_1 \cong 1$ ,  $x_2 \cong 1$  (con 4 dígitos decimales)

## Intercambio de filas

Con 4 dígitos decimales:  $fl(1 + 10^{-6}) = 1$ ,  $fl(2 + 10^6) = 10^6$

$$\begin{bmatrix} -10^{-6} & 0 \\ 1 & 10^6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 1 & -10^6 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

## Intercambio de filas

Con 4 dígitos decimales:  $fl(1 + 10^{-6}) = 1$ ,  $fl(2 + 10^6) = 10^6$

$$\begin{bmatrix} -10^{-6} & 0 \\ 1 & 10^6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 1 & -10^6 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = -10^6$ ,  $\hat{y}_2 = 1$



## Intercambio de filas

Con 4 dígitos decimales:  $fl(1 + 10^{-6}) = 1$ ,  $fl(2 + 10^6) = 10^6$

$$\begin{bmatrix} -10^{-6} & 0 \\ 1 & 10^6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & -10^6 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = -10^6$ ,  $\hat{y}_2 = 1 \Rightarrow \hat{x}_1 = 0$ ,  $\hat{x}_2 = 1$

## Intercambio de filas

Con 4 dígitos decimales:  $fl(1 + 10^{-6}) = 1$ ,  $fl(2 + 10^6) = 10^6$

$$\begin{bmatrix} -10^{-6} & 0 \\ 1 & 10^6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & -10^6 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = -10^6$ ,  $\hat{y}_2 = 1 \Rightarrow \hat{x}_1 = 0$ ,  $\hat{x}_2 = 1$

Error relativo:

$$\frac{|y_1 - \hat{y}_1|}{|y_1|} \cong \epsilon, \quad \frac{|y_2 - \hat{y}_2|}{|y_2|} \cong \epsilon$$

$$\frac{|x_1 - \hat{x}_1|}{|x_1|} = \mathbf{1}, \quad \frac{|x_2 - \hat{x}_2|}{|x_2|} \cong \epsilon$$

# Intercambio de filas

Si intercambiamos filas

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ -10^{-6} x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

# Intercambio de filas

Si intercambiamos filas

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ -10^{-6} x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

Trabajando con la misma precisión

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -10^{-6} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

# Intercambio de filas

Si intercambiamos filas

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ -10^{-6} x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

Trabajando con la misma precisión

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -10^{-6} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = 2$ ,  $\hat{y}_2 = 1$

## Intercambio de filas

Si intercambiamos filas

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ -10^{-6} x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

Trabajando con la misma precisión

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -10^{-6} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = 2$ ,  $\hat{y}_2 = 1 \Rightarrow \hat{x}_1 = 1$ ,  $\hat{x}_2 = 1$

# Intercambio de filas

Si intercambiamos filas

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ -10^{-6} x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

Trabajando con la misma precisión

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -10^{-6} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Solución:  $\hat{y}_1 = 2$ ,  $\hat{y}_2 = 1 \Rightarrow \hat{x}_1 = 1$ ,  $\hat{x}_2 = 1$

Error relativo de orden  $\epsilon$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$



# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$	$1$	$2$	$\dots$	$n$
$\sigma_k$	$\sigma_1$	$\sigma_2$	$\dots$	$\sigma_n$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$		1	2	...	$n$
$\sigma_k$		$\sigma_1$	$\sigma_2$	...	$\sigma_n$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$	$1$	$2$	$\dots$	$n$
$\sigma_k$	$\sigma_1$	$\sigma_2$	$\dots$	$\sigma_n$

Asociamos:  $\sigma \sim (\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$	$1$	$2$	$\dots$	$n$
$\sigma_k$	$\sigma_1$	$\sigma_2$	$\dots$	$\sigma_n$

Asociamos:  $\sigma \sim (\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $\sigma \circ \pi \in S_n$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$	1	2	...	$n$
$\sigma_k$	$\sigma_1$	$\sigma_2$	...	$\sigma_n$

Asociamos:  $\sigma \sim (\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $\sigma \circ \pi \in S_n$

$$\sigma \circ \pi \sim (\sigma_{\pi_1}, \sigma_{\pi_2}, \dots, \sigma_{\pi_n})$$

# Permutaciones

$$S_n = \{\sigma : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \{1, 2, \dots, n\} : \sigma \text{ biyectiva}\}$$

Como tabla

$k$	1	2	...	$n$
$\sigma_k$	$\sigma_1$	$\sigma_2$	...	$\sigma_n$

Asociamos:  $\sigma \sim (\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $\sigma \circ \pi \in S_n$

$$\sigma \circ \pi \sim (\sigma_{\pi_1}, \sigma_{\pi_2}, \dots, \sigma_{\pi_n})$$

Si  $I \sim \{1, 2, \dots, n\}$ , entonces  $\sigma \circ I = \sigma$  y  $\sigma \circ \sigma^{-1} = I$

# Matriz de permutación

Si  $\sigma \in S_n$ , definimos  $P_\sigma \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz con coeficientes

$$(P_\sigma)_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = \sigma_j \\ 0 & i \neq \sigma_j \end{cases}$$

# Matriz de permutación

Si  $\sigma \in S_n$ , definimos  $P_\sigma \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz con coeficientes

$$(P_\sigma)_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = \sigma_j \\ 0 & i \neq \sigma_j \end{cases}$$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $P_\sigma \cdot P_\pi = P_{\sigma \circ \pi}$



# Matriz de permutación

Si  $\sigma \in S_n$ , definimos  $P_\sigma \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz con coeficientes

$$(P_\sigma)_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = \sigma_j \\ 0 & i \neq \sigma_j \end{cases}$$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $P_\sigma \cdot P_\pi = P_{\sigma \circ \pi}$

$P_\sigma \cdot A$  permuta las filas de  $A$

# Matriz de permutación

Si  $\sigma \in S_n$ , definimos  $P_\sigma \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz con coeficientes

$$(P_\sigma)_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = \sigma_j \\ 0 & i \neq \sigma_j \end{cases}$$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $P_\sigma \cdot P_\pi = P_{\sigma \circ \pi}$

$P_\sigma \cdot A$  permuta las filas de  $A$

Ejemplo:  $\sigma \sim (3, 1, 2)$

# Matriz de permutación

Si  $\sigma \in S_n$ , definimos  $P_\sigma \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz con coeficientes

$$(P_\sigma)_{i,j} = \begin{cases} 1 & i = \sigma_j \\ 0 & i \neq \sigma_j \end{cases}$$

Si  $\sigma, \pi \in S_n$ , entonces  $P_\sigma \cdot P_\pi = P_{\sigma \circ \pi}$

$P_\sigma \cdot A$  permuta las filas de  $A$

Ejemplo:  $\sigma \sim (3, 1, 2)$

$$P_\sigma = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix} \Rightarrow P_\sigma \cdot A = \begin{bmatrix} 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \\ 1 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$

## Proposición

*Si  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es invertible, entonces existen matrices  $P, L, U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $P$  matriz de permutación,  $L$  triangular inferior y  $U$  triangular superior con  $u_{i,i} = 1$  verificando  $P.A = L.U$*

## Demostración.

Desarrollando  $\det(A)$  por la última columna

$$0 \neq \det(A) = (-1)^{n+1} a_{1,n} \det(A_1) + \cdots + (-1)^{2n} a_{n,n} \det(A_n)$$

## Demostración.

Desarrollando  $\det(A)$  por la última columna

$$0 \neq \det(A) = (-1)^{n+1} a_{1,n} \det(A_1) + \cdots + (-1)^{2n} a_{n,n} \det(A_n)$$

$A_k \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  se obtiene eliminando: fila  $k$ , columna  $n$  de  $A$

$$A_k = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k-1,1} & \cdots & a_{k-1,n-1} \\ a_{k+1,1} & \cdots & a_{k+1,n-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,n-1} \end{bmatrix}$$

## Demostración.

Desarrollando  $\det(A)$  por la última columna

$$0 \neq \det(A) = (-1)^{n+1} a_{1,n} \det(A_1) + \cdots + (-1)^{2n} a_{n,n} \det(A_n)$$

$A_k \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  se obtiene eliminando: fila  $k$ , columna  $n$  de  $A$

$$A_k = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k-1,1} & \cdots & a_{k-1,n-1} \\ a_{k+1,1} & \cdots & a_{k+1,n-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,n-1} \end{bmatrix}$$

Existe  $k$  con  $\det(A_k) \neq 0$

## Demostración.

Por hipótesis inductiva:  $\tilde{P}.A_k = L^{n-1}.U^{(n-1)}$



## Demostración.

Por hipótesis inductiva:  $\tilde{P}.A_k = L^{n-1}.U^{(n-1)}$

Existe  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  matriz de permutación:

## Demostración.

Por hipótesis inductiva:  $\tilde{P}.A_k = L^{n-1}.U^{(n-1)}$

Existe  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  matriz de permutación:

$$P.A = \left[ \begin{array}{ccc|c} & & & \mathbf{b} \\ & \tilde{P}.A_k & & \\ \hline a_{k,1} & \cdots & a_{k,n-1} & a_{k,n} \end{array} \right]$$

## Demostración.

Por hipótesis inductiva:  $\tilde{P}.A_k = L^{n-1}.U^{(n-1)}$

Existe  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  matriz de permutación:

$$P.A = \left[ \begin{array}{ccc|c} & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ \hline a_{k,1} & \cdots & a_{k,n-1} & a_{k,n} \end{array} \right]$$

$\tilde{P}.A_k$  inversible  $\Rightarrow L^{n-1}, U^{(n-1)}$  inversibles

# Matriz de permutación

## Demostración.

$$\mathbf{L}^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

# Matriz de permutación

## Demostración.

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$l \cdot U^{(n-1)} = (a_{k,1} \dots a_{k,n-1})$$

# Matriz de permutación

## Demostración.

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$\mathbf{l} \cdot U^{(n-1)} = (a_{k,1} \dots a_{k,n-1}) \Rightarrow \left( U^{(n-1)} \right)^T \cdot \mathbf{l}^T = (a_{k,1} \dots a_{k,n-1})^T$$

# Matriz de permutación

## Demostración.

$$L^{(n-1)} \cdot \mathbf{u} = \mathbf{b}$$

$$l \cdot U^{(n-1)} = (a_{k,1} \dots a_{k,n-1}) \Rightarrow \left( U^{(n-1)} \right)^T \cdot \mathbf{l}^T = (a_{k,1} \dots a_{k,n-1})^T$$

$$l \cdot \mathbf{u} + l_{n,n} = a_{k,n}$$

# Descomposición de Cholesky

$G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  inversible  $\Rightarrow A = G.G^T$  simétrica, definida positiva



# Descomposición de Cholesky

$G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  inversible  $\Rightarrow A = G.G^T$  simétrica, definida positiva

Todas las submatrices principales  $A^{(k)}$  son inversibles  $\Rightarrow A = L.U$

# Descomposición de Cholesky

$G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  inversible  $\Rightarrow A = G.G^T$  simétrica, definida positiva

Todas las submatrices principales  $A^{(k)}$  son inversibles  $\Rightarrow A = L.U$

¿Existe una descomposición  $A = L.L^T$ ?

# Descomposición de Cholesky

$G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  inversible  $\Rightarrow A = G.G^T$  simétrica, definida positiva

Todas las submatrices principales  $A^{(k)}$  son inversibles  $\Rightarrow A = L.U$

¿Existe una descomposición  $A = L.L^T$ ?

## Proposición

*Si  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es simétrica y definida positiva, entonces existe  $L \in \mathbb{R}^{n \times n}$  triangular inferior tal que  $A = L.L^T$*

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

Por hipótesis inductiva:  $A^{(n-1)} = \tilde{L} \cdot \tilde{U}$  con  $\tilde{U} = \tilde{L}^T$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

Por hipótesis inductiva:  $A^{(n-1)} = \tilde{L} \cdot \tilde{U}$  con  $\tilde{U} = \tilde{L}^T$

Si  $\mathbf{c} = \mathbf{b}^T$ ,  $\mathbf{l} = \mathbf{u}^T$

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{L} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{U} & \mathbf{u} \\ \hline \mathbf{0} & l_{n,n} \end{array} \right]$$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

Por hipótesis inductiva:  $A^{(n-1)} = \tilde{L} \cdot \tilde{U}$  con  $\tilde{U} = \tilde{L}^T$

Si  $\mathbf{c} = \mathbf{b}^T$ ,  $\mathbf{l} = \mathbf{u}^T$

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{L} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{U} & \mathbf{u} \\ \hline \mathbf{0} & l_{n,n} \end{array} \right]$$

$$\mathbf{b} = \tilde{L} \cdot \mathbf{u} \Rightarrow \mathbf{u} = \tilde{L}^{-1} \cdot \mathbf{b}$$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

Por hipótesis inductiva:  $A^{(n-1)} = \tilde{L} \cdot \tilde{U}$  con  $\tilde{U} = \tilde{L}^T$

Si  $\mathbf{c} = \mathbf{b}^T$ ,  $\mathbf{l} = \mathbf{u}^T$

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{L} & 0 \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{U} & \mathbf{u} \\ \hline 0 & l_{n,n} \end{array} \right]$$

$$\mathbf{b} = \tilde{L} \cdot \mathbf{u} \Rightarrow \mathbf{u} = \tilde{L}^{-1} \cdot \mathbf{b} \quad \mathbf{c} = \mathbf{l} \cdot \tilde{U} \Rightarrow \mathbf{l} = \mathbf{c} \cdot \tilde{U}^{-1}$$



# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$A^{(n-1)} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$  es simétrica y definida positiva

Por hipótesis inductiva:  $A^{(n-1)} = \tilde{L} \cdot \tilde{U}$  con  $\tilde{U} = \tilde{L}^T$

Si  $\mathbf{c} = \mathbf{b}^T$ ,  $\mathbf{l} = \mathbf{u}^T$

$$\left[ \begin{array}{c|c} A^{(n-1)} & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c} & a_{n,n} \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{L} & 0 \\ \hline \mathbf{l} & l_{n,n} \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{c|c} \tilde{U} & \mathbf{u} \\ \hline 0 & l_{n,n} \end{array} \right]$$

$$\mathbf{b} = \tilde{L} \cdot \mathbf{u} \Rightarrow \mathbf{u} = \tilde{L}^{-1} \cdot \mathbf{b} \iff \mathbf{c} = \mathbf{l} \cdot \tilde{U} \Rightarrow \mathbf{l} = \mathbf{c} \cdot \tilde{U}^{-1}$$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$$a_{n,n} = \mathbf{l} \cdot \mathbf{u} + l_{n,n}^2 \Rightarrow l_{n,n}^2 = a_{n,n} - \mathbf{l} \cdot \mathbf{u}$$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$$a_{n,n} = \mathbf{l} \cdot \mathbf{u} + l_{n,n}^2 \Rightarrow l_{n,n}^2 = a_{n,n} - \mathbf{l} \cdot \mathbf{u}$$

$$\text{Si } \mathbf{y} = \begin{bmatrix} \mathbf{z} \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^{n-1}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{y}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{y} &= \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{A}^{(n-1)} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \\ &= \mathbf{z}^T \cdot \tilde{\mathbf{L}} \cdot \tilde{\mathbf{U}} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \end{aligned}$$

# Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$$a_{n,n} = \mathbf{l} \cdot \mathbf{u} + l_{n,n}^2 \Rightarrow l_{n,n}^2 = a_{n,n} - \mathbf{l} \cdot \mathbf{u}$$

$$\text{Si } \mathbf{y} = \begin{bmatrix} \mathbf{z} \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^{n-1}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{y}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{y} &= \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{A}^{(n-1)} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \\ &= \mathbf{z}^T \cdot \tilde{\mathbf{L}} \cdot \tilde{\mathbf{U}} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \end{aligned}$$

$$\text{Tomando: } \mathbf{z} = \tilde{\mathbf{U}}^{-1} \cdot \mathbf{u} \Leftrightarrow \mathbf{z}^T = \mathbf{l} \cdot \tilde{\mathbf{L}}^{-1}$$

## Descomposición de Cholesky: demostración

## Demostración.

$$a_{n,n} = \mathbf{l} \cdot \mathbf{u} + l_{n,n}^2 \Rightarrow l_{n,n}^2 = a_{n,n} - \mathbf{l} \cdot \mathbf{u}$$

$$\text{Si } \mathbf{y} = \begin{bmatrix} \mathbf{z} \\ -1 \end{bmatrix}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^{n-1}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{y}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{y} &= \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{A}^{(n-1)} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \\ &= \mathbf{z}^T \cdot \tilde{\mathbf{L}} \cdot \tilde{\mathbf{U}} \cdot \mathbf{z} - \mathbf{z}^T \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \mathbf{z} + a_{n,n} \end{aligned}$$

$$\text{Tomando: } \mathbf{z} = \tilde{\mathbf{U}}^{-1} \cdot \mathbf{u} \Leftrightarrow \mathbf{z}^T = \mathbf{l} \cdot \tilde{\mathbf{L}}^{-1}$$

$$0 < \mathbf{y}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{y} = \mathbf{l} \cdot \mathbf{u} - \mathbf{l} \cdot \tilde{\mathbf{L}}^{-1} \cdot \mathbf{b} - \mathbf{c} \cdot \tilde{\mathbf{U}}^{-1} \cdot \mathbf{u} + a_{n,n} = a_{n,n} - \mathbf{l} \cdot \mathbf{u}$$