## Solución de sistemas de ecuaciones lineales

CONDICIONAMIENTO. MÉTODOS DIRECTOS: ELIMNACIÓN GAUSSIANA, FACTORIZACIÓN LU. PIVOTEO.

#### Manuel Carlevaro

Departamento de Ingeniería Mecánica

Grupo de Materiales Granulares - UTN FRLP

manuel.carlevaro@gmail.com

Cálculo Avanzado • 2023

A · XaIATeX · @ • @

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_2 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_2 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

O, en forma matricial:

$$\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_2 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

O, en forma matricial:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Matriz de coeficientes aumentada:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{N1} & a_{N2} & \dots & a_{nn} & b_n \end{bmatrix}$$

-1

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_2 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

O, en forma matricial:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Matriz de coeficientes aumentada:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{N1} & a_{N2} & \dots & a_{nn} & b_n \end{bmatrix}$$

Si  $\mathbb{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  y  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}$ , la existencia y unicidad de la solución está asegurada si una de las siguientes condiciones se cumple:

- ▶ A es invertible (no singular)
- lacktriangle El sistema homogéneo  $\mathbb{A} oldsymbol{x} = oldsymbol{0}$  admite solo la solución nula.

-1

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_2 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

O, en forma matricial:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Matriz de coeficientes aumentada:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{N1} & a_{N2} & \dots & a_{nn} & b_n \end{bmatrix}$$

Si  $\mathbb{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  y  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}$ , la existencia y unicidad de la solución está asegurada si una de las siguientes condiciones se cumple:

- ▶ A es invertible (no singular)
- $ightharpoonup \operatorname{rg}(A) = n$
- lacktriangle El sistema homogéneo  $\mathbb{A} oldsymbol{x} = oldsymbol{0}$  admite solo la solución nula.

Solución: regla de Cramer

$$x_j = \frac{\Delta_j}{\det \mathbb{A}}$$

Esfuerzo computacional:  $\mathcal{O}((n+1)!)$ . n=50, Intel i7: 200 Gflops  $\approx 5\times 10^{45}$  años.

1

### Métodos:

- ▶ Directos: alcanzan la solución en un número finito de pasos.  $\mathcal{O}(2/3N^3)$ .
  - > Eliminación gaussiana
  - ightarrow Factorización LU
  - $\rightarrow$  LDM $^T$
  - > Factorización de Cholesky
  - ightarrow Factorización QR
- Iterativos: más eficientes en casos particulares.  $\mathcal{O}(N^2)$ .
  - > Jacobi
  - > Gauss-Seidel
  - > Subespacios de Krylov
  - > GMRES

# Métodos:

- ▶ Directos: alcanzan la solución en un número finito de pasos.  $\mathcal{O}(2/3N^3)$ .
  - > Eliminación gaussiana
  - > Factorización LU
  - $\rightarrow \mathsf{IDM}^T$
  - > Factorización de Cholesky
  - > Factorización QR
- lterativos: más eficientes en casos particulares.
- $\mathcal{O}(N^2)$ .
  - > lacobi
  - > Gauss-Seidel > Subespacios de Krulov
  - > GMRES

# Estabilidad de la solución:

$$(\mathbb{A} + \delta \mathbb{A})(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{\delta x}) = \boldsymbol{b} + \delta \boldsymbol{b}$$

Unicidad de la solución: A es no singular:  $|A| \neq 0$ . Número de condición:  $cond(\mathbb{A}) = \|\mathbb{A}\| \|\mathbb{A}^{-1}\|.$ 

Se puede demostrar<sup>1</sup>, que si

 $\operatorname{cond}(\mathbb{A}) \frac{\|\delta \mathbb{A}\|}{\|\|\delta\|\|} < 1$ 

compara  $|\mathbb{A}| \operatorname{con} a_{ii}$ .

Ejemplo:

se cumple:

Solución: x = 1501.5, y = -3000.

 $\frac{\|\delta \boldsymbol{x}\|}{\|\boldsymbol{x}\|} \le \frac{\operatorname{cond}(\mathbb{A})}{1 - \operatorname{cond}(\mathbb{A}) \frac{\|\delta \mathbb{A}\|}{\|\boldsymbol{b}\|}} \left( \frac{\|\delta \boldsymbol{b}\|}{\|\boldsymbol{b}\|} + \frac{\|\delta \mathbb{A}\|}{\|\mathbb{A}\|} \right)$ 

En general es muy costoso evaluar ||A||. Usualmente se

 $\begin{cases} 2x + y = 3\\ 2x + 1.001y = 0 \end{cases}, \quad |\mathbb{A}| = 0.002$ 

<sup>a</sup>Ver González, Introducción al cálculo numérico (2014), sección 2.3., y

Quarteroni, Sacco y Saleri, Numerical Mathematics (2000), sección 3.1.

### Pivoteo: estrategias

En todos los casos: si  $a_{ii} \neq 0 \mapsto$  no intercambiar filas.

- ▶ Pivoteo trivial:
  - $a_{ii} = 0 \mapsto$  buscar el primer  $a_{ki} \neq 0 (k > i)$  e intercambiar filas  $i \subseteq k$ .
- ▶ Pivoteo parcial:
  - $\Rightarrow$   $a_{ii}=0 \mapsto$  buscar la fila k tal que  $|a_{ki}|=\max_{j>i}|a_{ji}| \land a_{ji} \neq 0$  e intercambiar filas  $i \leftrightarrows k$ .
- ▶ Pivoteo parcial escalado:
  - ightarrow Calcular  $s_i = \max_{1 \leq j \leq N} |a_{ij}|, \ i=1,\ldots,N$
  - $\Rightarrow a_{ii} = 0 \mapsto \text{buscar la fila } k \text{ tal que } \frac{|a_{ki}|}{s_k} = \max_{j>i} \frac{|a_{ji}|}{s_j} \land a_{ji} \neq 0 \text{ e intercambiar filas } i \leftrightarrows k \text{ y } s_i \leftrightarrows s_k.$
- ▶ Pivoteo completo o maximal:
  - $a_{ii}=0 \mapsto ext{buscar la fila } j>i ext{ y columna } k>i ext{ tal que } |a_{jk}| = \max_{\substack{l>i \ m>i}} |a_{lm}| \land a_{jk} 
    eq 0 ext{ e intercambiar filas } i \leftrightarrows j ext{ y columnas } i \leftrightarrows k.$

#### Pivoteo: estrategias

En todos los casos: si  $a_{ii} \neq 0 \mapsto$  no intercambiar filas.

### ▶ Pivoteo trivial:

$$a_{ii} = 0 \mapsto \text{buscar el primer } a_{ki} \neq 0 (k > i) \text{ e intercambiar filas } i \leftrightarrows k.$$

## ▶ Pivoteo parcial:

$$\Rightarrow$$
  $a_{ii}=0 \mapsto$  buscar la fila  $k$  tal que  $|a_{ki}|=\max_{j>i}|a_{ji}| \land a_{ji} \neq 0$  e intercambiar filas  $i\leftrightarrows k$ .

## ▶ Pivoteo parcial escalado:

$$ightarrow$$
 Calcular  $s_i = \max_{1 \leq j \leq N} |a_{ij}|, \ i=1,\ldots,N$ 

$$a_{ii}=0 \mapsto ext{buscar la fila } k ext{ tal que } rac{|a_{ki}|}{s_k} = \max_{j>i} rac{|a_{ji}|}{s_j} \wedge a_{ji} 
eq 0 ext{ e intercambiar filas } i \leftrightarrows k ext{ y } s_i \leftrightarrows s_k.$$

## ▶ Pivoteo completo o maximal:

$$a_{ii}=0 \mapsto {
m buscar}$$
 la fila  $j>i$  y columna  $k>i$  tal que  $|a_{jk}|=\max_{\substack{l>i\\m>i}}|a_{lm}| \land a_{jk} \neq 0$  e intercambiar filas  $i \leftrightarrows j$  y columnas  $i \leftrightarrows k$ .

Nota: en matemática " $x=0, x\neq 0$ ", en mundo real "|x|<arepsilon, |x|>arepsilon".

## Ejemplo con Python:

```
$ ./ejemplo.py
x = [2. -2. 9.]
a @ x ? [ True True]
a@x?True
a @ x = [2. 4. -1.]
[[1. 0. 0.]
[0. 0. 1.]
[0. 1. 0.]]
[[ 1. 0.
                    0.
[ 0.
          1.
[ 0.33333333 -0.33333333 1.
         2.
[[3.
                 0.
         5.
[0.
                 0.33333333]]
[0.
         0.
```

### LECTURAS RECOMENDADAS I

- ▶ R.L. Burden, D.J. Faires y A.M. Burden. Análisis numérico. 10.ª ed. Mexico: Cengage Learning, 2017. Capítulo 6.
- ▶ Gilbert Strang. Linear Algebra and Its Applications, 4th Edition. 4th. Brooks Cole, 2006. Capítulo 7.
- ▶ A.J. Salgado y S.M. Wise. *Classical Numerical Analysis*. Cambridge, United Kingdom: Cambridge University Press, 2023. DOI: 10.1017/9781108942607. Capítulo 3.
- ▶ A. Quarteroni, R. Sacco y F. Saleri. *Numerical Mathematics*. New York, United States: Springer-Verlag, 2000. Capítulo 3.