

# Informática II

## Clase 1: Resolución de sistemas de ecuaciones lineales

Mario Merino Martínez  
mario.merino@upm.es

Escuela de Ingeniería Aeronáutica y del Espacio  
Universidad Politécnica de Madrid

5 de febrero de 2013



- **Profesor:** Mario Merino (mario.merino@upm.es)
- **Tutorías:** Miércoles de 11:00 a 13:00 y de 15:00 a 17:00
- El segundo cuatrimestre consta de 6 clases teóricas, 6 clases prácticas no evaluables, y 3 prácticas evaluables.
- Las **clases presenciales** son solo una **pequeña parte de la asignatura**; el punto central es el **trabajo individual**
  - Antes de cada clase: leer el tema, juntar dudas para preguntar
  - Después: hacer los problemas para casa, ir a tutorías
- Prestad atención a los **avisos del moodle** (incluye normas de evaluación, y el planning diario).
- Estas **transparencias** están **disponibles** en [web.fmetsia.upm.es/mario](http://web.fmetsia.upm.es/mario)

## ¿Qué es el Cálculo Numérico?

- Resolver **problemas complejos** (normalmente de forma *aproximada*, y haciendo uso de todo tipo de trucos a nuestra disposición), **inabordables analíticamente**
- Diseñar e implementar **algoritmos** para resolver dichos problemas en un ordenador, de forma **eficiente**, haciendo uso **mínimo de recursos** (RAM), y de la forma **más rápida posible**
- Comprender los **errores numéricos** (truncación, redondeo...) que se cometen al resolver, y encontrar maneras de **reducirlos** lo más posible.

Es una **herramienta importantísima** en la **ingeniería actual**.

# Ejemplos de Cálculo Numérico

**Ejemplos** prácticos donde el CN se hace necesario:

- Calcular **integrales**

$$\int \arccos \left( 1 - \sqrt{x} \right) / \left[ 1 - x^2 \exp \left( -x^2 \right) \right] dx$$

- Resolver **ecuaciones**

$$x \arctan x = x - 2$$

- Integrar **ecuaciones diferenciales** (ordinarias/parciales)

$$du/dt = t\sqrt{u^2 + \sin^2 t}$$

- Hallar **autovalores, autovectores** de matrices **gigantes**

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

- Resolver **sistemas de ecuaciones lineales gigantes**

$$AX = B$$

# Nota aclarativa sobre Fortran

- El **cálculo numérico** **no asume** un lenguaje de programación concreto: podríamos hacer todo en C++, Fortran, Matlab, Python...
- No obstante, **Fortran** está **muy indicado** para el cálculo numérico: es **rápido** y está preparado para trabajar con **matrices**.

**Ya sabéis** programar en **Fortran básico**. Lo usaremos **intensivamente** en este cuatrimestre.

- Es **imprescindible que empecéis sin dudas** sobre el funcionamiento de Fortran. **¡Venid a tutorías!**
- En esta parte de la asignatura (casi) no aprenderemos más Fortran. **Utilizaréis lo que ya conocéis para resolver problemas reales.**

# Sistemas de Ecuaciones Lineales

Los **sistemas de ecuaciones lineales**  $AX = B$  aparecen constantemente en la **ingeniería**

*Ejemplo: la deformación  $\delta$  de una estructura con matriz de rigidez  $K$  sometida a unas fuerzas  $F$  está dada por  $K\delta = F$*

Sea  $A$  una **matriz cuadrada regular** de dimensión  $n \gg 1$ .

**¿Cómo resolvemos  $AX = B$ ? ¿Cuánto tardamos?**

- ¿Invirtiendo la matriz?  $t = O(n^3)$
- ¿Reduciéndolo a sistema triangular (**Gauss**)?  $t = O(n^3)$
- ¿Usando la regla de **Cramer**?  $t = O[(n+1)!]$

**¿Y esto realmente importa?** Si  $n = 1000$ , Gauss tarda 1 ms, Cramer tarda  $10^{2551}$  años (en un ordenador corriente de 1 TFLOP)

# El método LU

Realmente,  $O(n^3)$  es lo más rápido que sabemos resolver  $AX = B$ .

**El método LU** es básicamente Gauss. Se basa en **descomponer** la matriz  $A$  en dos matrices triangulares (una triangular inferior, otra superior), de forma:

$$A = LU$$

Esto **también tarda**  $O(n^3)$ , pero posee **dos ventajas** adicionales:

- Podemos **aplicar una única factorización para resolver varios problemas**  $AX = B_1$ ,  $AX = B_2$ , etc. Resolver tarda  $O(n^2)$ .
- Es posible **almacenar las matrices**  $L$  y  $U$  de una forma **muy económica** (sobreescribiendo  $A$ ), de forma que casi no se necesita memoria adicional (ni siquiera temporal) para calcularlas (esto no es posible con  $A^{-1}$ ).

# Primera etapa: Factorización LU

**El método LU** consta de **dos etapas** (factorización y sustitución)

Para resolver  $AX = B$ , **primeramente factorizamos**  $A = LU$  de la forma (para  $n = 3$ ):

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

(*nótese que **hemos tomado**  $u_{ii} = 1$ . Si no, habría  $n^2 + n$  incógnitas para  $n^2$  ecuaciones. Equivalentemente, podríamos haber elegido e.g.  $l_{ii} = 1$ )*

Los  $l_{ij}$  y los  $u_{ij}$  **pueden calcularse sucesivamente** de forma directa: e.g.  $l_{11} = a_{11}$ ,  $u_{12} = a_{12}/l_{11}$ , etc.

## Segunda etapa: Substitución LU

Una vez hemos calculado  $L$  y  $U$ , tenemos que **resolver**

$$LUX = B$$

- ① Llamamos  $Y = UX$ , y así nos queda:

$$LY = B$$

- ① **Resolvemos** este sistema **triangular** (trivial) para obtener  $Y$ . Entonces, hallamos  $X$  **resolviendo** un segundo sistema **triangular**:

$$UX = Y$$

Nótese que la factorización  $LU$  **depende sólo de  $A$** , y que el  $B$  concreto que tengamos **solo importa en la etapa de resolución**.

# Factorización LU (I)

¿Cómo podemos calcular  $L$  y  $U$  de forma eficiente?

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Multiplicando la primera columna de  $U$  por  $L$  obtenemos cuánto vale la primera columna de  $L$ :

$$l_{11} = a_{11}; \quad l_{21} = a_{21}; \quad l_{31} = a_{31}$$

# Factorización LU (II)

Ya tenemos  $l_{11}$ ,  $l_{22}$ ,  $l_{33}$  (en **negrita**)

$$\begin{bmatrix} \mathbf{a_{11}} & a_{12} & a_{13} \\ \mathbf{a_{21}} & a_{22} & a_{23} \\ \mathbf{a_{31}} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{l_{11}} & 0 & 0 \\ \mathbf{l_{21}} & l_{22} & 0 \\ \mathbf{l_{31}} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Multiplicando **la primera fila de  $L$**  por  $U$  obtenemos cuánto vale la primera fila de  $U$ :

$$u_{12} = a_{12}/l_{11}; \quad u_{13} = a_{13}/l_{11}$$

# Factorización LU (III)

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \mathbf{a_{12}} & a_{13} \\ a_{21} & \mathbf{a_{22}} & a_{23} \\ a_{31} & \mathbf{a_{32}} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{l_{11}} & 0 & 0 \\ \mathbf{l_{21}} & l_{22} & 0 \\ \mathbf{l_{31}} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{u_{12}} & u_{13} \\ 0 & \mathbf{1} & u_{23} \\ 0 & \mathbf{0} & 1 \end{bmatrix}$$

Ahora, multiplicando **la segunda columna de  $U$**  por  $L$  obtenemos cuánto vale la segunda columna de  $L$ :

$$l_{22} = a_{22} - l_{21}u_{12}; \quad l_{32} = a_{32} - l_{31}u_{12}$$

**Obsérvese** que **cada nuevo elemento  $l_{ij}$  ó  $u_{ij}$**  que calculamos depende **sólo** de  $A$  y de los elementos ya **conocidos** de  $L$  y  $U$ .

# Factorización LU (IV)

Continuamos del mismo modo (columna, fila, columna, fila...):

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

La **segunda fila de  $L$**  por  $U$  proporciona:

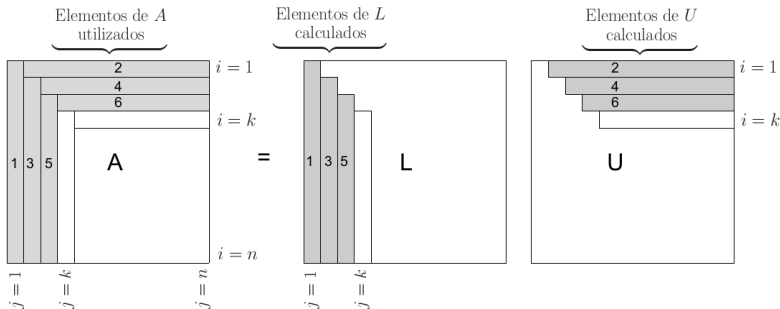
$$u_{23} = (a_{23} - l_{21}u_{13})/l_{22}$$

La **tercera columna de  $U$**  por  $L$  proporciona:

$$l_{33} = a_{33} - l_{31}u_{13} - l_{32}u_{23}$$

# Generalización (I)

Para mayor  $n$ , el procedimiento es **idéntico**: usando **multiplicaciones por columnas de  $U$  y por filas de  $L$**  conseguimos **resolver las dos matrices de forma directa**.



# Generalización (II)

- La columna  $k$  de  $L$  es ( $i = k, \dots, n$ ):

$$l_{ik} = a_{ik} - \sum_{h=1}^{k-1} l_{ih} u_{hk}$$

- La fila  $k$  de  $U$  es ( $i = k + 1, \dots, n$ ):

$$u_{ki} = \left( a_{ki} - \sum_{h=1}^{k-1} l_{kh} u_{hi} \right) / l_{kk}$$

*El problema: ¿qué pasa si algún  $l_{kk} = 0$ ? entonces hay que acondicionar primero la matriz  $A$ , reordenando filas y/o columnas (**proceso de pivotado**)  $\rightarrow$  no lo veremos aquí, pero preguntadme*

# Substitución LU (I)

Una vez tenemos  $L$  y  $U$ , resolvemos  $LUX = B$  en **dos pasos** (resolviendo  $LY = B$  primero y  $UX = Y$  después).

- **Primer paso:**  $LY = B$ :

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

Hallamos **de forma directa** (i.e., las ecuaciones **no están acopladas**):

$$y_1 = b_1 / l_{11}; \quad y_2 = (b_2 - l_{21}y_1) / l_{22};$$

$$y_3 = (b_3 - l_{31}y_1 - l_{32}y_2) / l_{33}$$

**Generalización:**

$$y_k = \left( b_k - \sum_{h=1}^{k-1} l_{kh} y_h \right) / l_{kk}$$

# Substitución LU (II)

Una vez tenemos  $L$  y  $U$ , resolvemos  $LUX = B$  en **dos pasos** (resolviendo  $LY = B$  y después  $UX = Y$ ).

- **Segundo paso:**  $UX = Y$ :

$$\begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}$$

De donde (**resolviendo en orden**  $n, n-1, n-2, \dots, 1$ ):

$$x_3 = y_3; \quad x_2 = y_2 - u_{23}x_3; \quad x_1 = y_1 - u_{12}x_2 - u_{13}x_3$$

**Generalización:**

$$x_k = y_k - \sum_{h=k+1}^n u_{kh} x_h$$

# Almacenaje de $L$ y $U$ sobre $A$

- **Interesantemente**, *una vez utilizado un  $a_{ij}$  para calcular el correspondiente  $l_{ij}$  ó  $u_{ij}$ , nunca más vuelve a ser utilizado.*
- Puesto que los “0” y “1” de las matrices  $L$ ,  $U$  son **siempre los mismos**, esta propiedad nos permite **guardar las matrices  $L$  y  $U$  a medida que las vamos calculando, de forma muy compacta y económica, sobrescribiendo la matriz  $A$ :**

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} l_{11} & u_{12} & u_{13} \\ l_{21} & l_{22} & u_{23} \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix}$$

- **Del mismo modo**, podemos sobrescribir  $B$  con  $Y$ , y luego con  $X$ .

- El **método LU** es una manera **rápida y eficaz** de resolver  $AX = B$  (con  $A$  cuadrada regular).
- Consta de **dos etapas**: **factorización** ( $A = LU$ ) y **substitución** ( $LY = B$ ,  $UX = Y$ )
- La **factorización**,  $t = O(n^3)$ , puede hacerse sucesivamente de forma **directa** (ecuaciones no acopladas)
- La **substitución**,  $t = O(n^2)$ , también es **directa** (dos sistemas triangulares). **Podemos resolver para varios  $B$**
- Si no nos importa perder la matriz  $A$ , **las matrices  $L$  y  $U$  pueden irse guardando encima de  $A$  según se calculan**, ya que **una vez utilizado un elemento de  $A$ , no vuelve a hacer falta** (y también  $Y$ ,  $X$  encima de  $B$ ).