

# **Parte 2. Métodos directos para la resolución de sistemas de ecuaciones lineales**

Gustavo Montero

Escuela Técnica Superior de Ingenieros Industriales  
University of Las Palmas de Gran Canaria

Curso 2006-2007

**Preliminares**

**Método de Gauss**

**Factorización LU**

**Factorización de Cholesky**

**Aplicación al cálculo de la matriz inversa**

**Resumen**

## **Preliminares**

Método de Gauss

Factorización LU

Factorización de Cholesky

Aplicación al cálculo de la matriz inversa

Resumen

# Revisión de algunos conceptos

## Matriz simétrica

Se dice que una matriz  $A$  es simétrica si  $A^t = A$ .

## Matriz definida positiva

Se dice que una matriz  $A$  es definida positiva si  $x^t Ax > 0$ ,  $\forall x \neq 0 \in R^n$ .

## Matriz ortogonal

Se dice que una matriz  $A$  es ortogonal si  $A^t = A^{-1}$ , es decir,  $A^t A = I$ .

## Matrices semejantes

Sea  $C$  cualquier matriz no singular de la misma dimensión que  $A$ . Entonces las matrices  $A$  y  $C^{-1}AC$  se dice que son semejantes.

# Polinomio característico

## Valor propio

Se dice que el número  $\lambda$ , real o complejo, es un valor propio de  $A$  si existe un vector no nulo  $u$ , real o complejo tal que

$$Au = \lambda u, \quad \text{es decir} \quad (A - \lambda I)u = 0$$

## Vector propio

El vector  $u$  se denomina vector propio de  $A$  asociado al valor propio  $\lambda$ .

## Polinomio característico

En general, el polinomio que resulta de desarrollar  $|A - \lambda I|$ , cuyos ceros son precisamente los valores propios de  $A$ , se denomina polinomio característico.

## Radio espectral

Se denomina radio espectral  $\rho$  de una matriz  $A$  al valor

$$\rho(A) = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i|$$

## Propiedades

- ▶ Si  $\lambda$  es complejo, entonces  $u$  es complejo.
- ▶ Los valores propios de  $C^{-1}AC$  son los mismos de  $A$ .

# Normas vectoriales y normas matriciales

## Norma matricial y radio espectral

- ▶ Si  $A \in R^{n,n}$ , toda norma matricial verifica  $\rho(A) \leq \|A\|$ .
- ▶ Dada  $A \in R^{n,n}$  y  $\varepsilon > 0$  cualquiera, existe una norma matricial  $\|\cdot\|_\varepsilon$  tal que  $\|A\|_\varepsilon \leq \rho(A) + \varepsilon$
- ▶ Para todo  $A \in R^{n,n}$  se tiene que:  $\rho(A) = \inf \|A\|$ .

## Sucesiones Matriciales

Sea  $A_1, A_2, A_3, \dots$ , una sucesión de matrices cuadradas de orden  $n$ . Se dice que la sucesión tiene por límite la matriz cuadrada  $A$  de orden  $n$ , cuando  $r$  tiende a infinito si

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \|A_r - A\| = 0$$

para una norma matricial cualquiera.

## Teorema

Sea  $A \in R^{n,n}$ , la condición necesaria y suficiente para que

$$\lim_{m \rightarrow \infty} A^m = 0$$

es que  $\rho(A) < 1$ .

# Vector residuo. Número de condicionamiento

Sea el sistema lineal de ecuaciones  $Ax = b$ .

## Vector residuo

Se define el vector residuo del sistema como  $r = b - Ax$ .

## Número de condición

Se define el número de condición del sistema  $\kappa(A) = \|A\| \|A^{-1}\| \geq \|AA^{-1}\| = \|I\| \geq 1$ .

## Error y condicionamiento

$$e = x^* - x$$

$$\frac{1}{\kappa(A)} \frac{\|r\|}{\|b\|} \leq \frac{\|e\|}{\|x\|} \leq \kappa(A) \frac{\|r\|}{\|b\|}$$

Preliminares

**Método de Gauss**

Factorización LU

Factorización de Cholesky

Aplicación al cálculo de la matriz inversa

Resumen

# Generalidades sobre métodos directos

## Resolución de sistemas triangulares

Supongamos que  $A$  es una matriz triangular superior ( $a_{ij} = 0$  si  $i > j$ ). Entonces,

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}, \quad x_k = \frac{1}{a_{kk}} \left( b_k - \sum_{j=k+1}^n a_{kj} x_j \right), \quad k = n-1, n-2, \dots, 1$$

Número total de operaciones:

► Multiplicaciones/divisiones:  $\frac{n^2 + n}{2}$

## Métodos directos

Un método se dice que es **directo** si obtiene la solución exacta (en ausencia de errores de blackondeo) en un número finito de pasos.

Un primer método de resolución consistirá en multiplicar  $A$  por  $M$ , tal que  $MA$  sea triangular:

Si  $MA = U$  y  $MK = c$ , entonces  $Ax = b \implies Ux = c$

El método de Cramer, con  $(n+1)!n - 1$  operaciones, resulta prohibitivo para resolver grandes de sistemas.

# Método de Gauss

## Pivote parcial

- ▶ Cuando se realiza la elección del pivote, podemos tener problemas si este es nulo o incluso si es muy pequeño en valor absoluto.
- ▶ La técnica de pivoteo parcial, trata de evitar este problema tomando en cada paso  $i$ -ésimo el mayor pivote posible, en valor absoluto, en esa misma columna ( $a_{pi}$ ) por debajo de la diagonal ( $p \geq i$ ).
- ▶ Esto implica intercambio de las filas  $i$  por la  $p$ :  $(E_i) \leftrightarrow (E_p)$ .
- ▶ Evidentemente, el mismo cambio afecta al vector segundo miembro  $b$ .
- ▶ Añade al método de Gauss  $\frac{3}{2}n(n-1)$  comparaciones y  $\frac{n(n+1)}{2} - 1$  divisiones.

## Pivote total

- ▶ La técnica de pivoteo total refina aún más la elección, tomando en cada paso  $i$ -ésimo el mayor pivote posible en valor absoluto ( $a_{pq}$ ), en todas las columnas  $q$  a partir de la diagonal ( $q \geq i$ ) y por debajo de la diagonal ( $p \geq i$ ).
- ▶ Esto implica intercambio de las filas  $i$  por la  $p$ :  $(E_i) \leftrightarrow (E_p)$ , y de las columnas  $i$  por la  $q$ :  $(C_i) \leftrightarrow (C_q)$ .
- ▶ El cambio de filas afecta al vector  $b$  y el de columnas al vector  $x$ .
- ▶ Añade al método de Gauss  $\frac{n(n-1)(2n+5)}{6}$  comparaciones.

Preliminares

Método de Gauss

**Factorización LU**

Factorización de Cholesky

Aplicación al cálculo de la matriz inversa

Resumen

# Algoritmo de la factorización LU

## Elección de la diagonal

Se fijan arbitrariamente  $l_{kk}$  o  $u_{kk}$

- ▶ Si se fijan los elementos diagonales de  $U$  como 1,  $u_{kk} = 1$ , se tiene la factorización de Crout.
- ▶ Si se fijan los elementos diagonales de  $L$  como 1,  $l_{kk} = 1$ , se tiene la factorización de Doolittle.

## Existencia de la factorización

Si  $|A| \neq 0$ , siempre existe una permutación de las filas de  $A$  tal que la matriz resultante es factorizable de la forma  $LU$ .

## Almacenamiento

Frecuentemente se suele almacenar  $L$  y  $U$  sobre el mismo espacio de  $A$ , en las respectivas partes triangulares.

## Número de operaciones

- ▶ Multiplicaciones/divisiones:  $\frac{n^3 - n}{3} + n^2$
- ▶ Sumas/restas:  $\frac{n^3}{3} - \frac{n^2}{2} + \frac{n}{6} + n^2 - n$

Preliminares

Método de Gauss

Factorización LU

**Factorización de Cholesky**

Aplicación al cálculo de la matriz inversa

Resumen

# Algoritmo de la Factorización de Cholesky

## Teorema de caracterización de matrices simétricas definidas positivas

### Otras aplicaciones

Una matriz simétrica es positiva si y sólo si admite descomposición de Cholesky.

- ▶ Calcular el determinante de una matriz simétrica definida positiva:

$$|A| = |LL^t| = |L||L^t| = |L|^2 = \prod_{i=1}^n l_{ii}^2$$

- ▶ Resolver el sistema  $Ax = b$ :

### Almacenamiento

$$Ly = b, \quad L^t x = y$$

Sólo es necesario almacenar  $L$  ya que  $L^t$  tiene simétricamente las mismas entradas.

### Número de operaciones

- ▶ Raíces cuadradas:  $n$

- ▶ Multiplicaciones/divisiones:  $\frac{n^3 + 3n^2 - 4n}{6} + n^2 + n$

- ▶ Sumas/restas:  $\frac{n^3 - n}{6} + n^2 - n$

Preliminares

Método de Gauss

Factorización LU

Factorización de Cholesky

**Aplicación al cálculo de la matriz inversa**

Resumen

# Planteamiento del problema

## Planteamiento del problema

Sea una matriz  $A$  a la que se presente obtener su inversa  $X$ , entonces

$$AX = I$$

Esto significa resolver  $n$  sistemas de ecuaciones lineales con la misma matriz, donde los segundos miembros son los vectores de la base canónica. De cada sistema  $j$ -ésimo se obtiene la  $j$ -ésima columna de la matriz inversa  $X$ :

$$a_{11}x_{1j} + a_{12}x_{2j} + \cdots + a_{1n}x_{nj} = 0$$

$$a_{21}x_{1j} + a_{22}x_{2j} + \cdots + a_{2n}x_{nj} = 0$$

$$\vdots \quad \vdots \quad \quad \quad \vdots \quad \vdots$$

$$a_{j1}x_{1j} + a_{j2}x_{2j} + \cdots + a_{jn}x_{nj} = 1$$

$$\vdots \quad \vdots \quad \quad \quad \vdots \quad \vdots$$

$$a_{n1}x_{1j} + a_{n2}x_{2j} + \cdots + a_{nn}x_{nj} = 0$$

# Resolución del problema

## Resolución del problema

El procedimiento más adecuado es utilizar la factorización de Cholesky si el problema es simétrico o la  $LU$  si no lo es. De esta forma, las operaciones de triangulación sólo se realizan una vez.

Esto supone el coste de una factorización y  $n$  procesos de remonte de dos sistemas triangulares.

## Número de operaciones

Caso simétrico

▶ Raíces cuadradas:  $n$

▶ Multiplicaciones/divisiones:  $\frac{n^3 + 3n^2 - 4n}{6} + n(n^2 + n)$

▶ Sumas/restas:  $\frac{n^3 - n}{6} + n(n^2 - n)$

Caso no simétrico

▶ Multiplicaciones/divisiones:  $\frac{n^3 - n}{3} + n(n^2)$

▶ Sumas/restas:  $\frac{n^3}{3} - \frac{n^2}{2} + \frac{n}{6} + n(n^2 - n)$

Preliminares

Método de Gauss

Factorización LU

Factorización de Cholesky

Aplicación al cálculo de la matriz inversa

**Resumen**

# Resumen

- ▶ El número de operaciones que realizan los métodos directos para la resolución de sistemas de ecuaciones lineales es de orden  $n^3$ .
- ▶ La técnica de pivoteo parcial suele conducir a mejores resultados que la de pivoteo trivial en sistemas mal condicionados. Sin embargo, el pivoteo total resulta excesivamente costoso en relación al coste total de resolución.
- ▶ Aunque el método de Gauss y la factorización  $LU$  se pueden utilizar para resolver cualquier tipo de sistema, para el caso simétrico el método de Cholesky es menos costoso y por tanto preferible.
- ▶ Cuando se trata de resolver un conjunto de sistemas de ecuaciones con la misma matriz, conviene utilizar un método de factorización, ya que sólo es necesario realizarla una vez.