

**Ejercicio 7** (Resolución de ecuaciones diferenciales). Consideremos el siguiente problema: hallar  $y: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  tal que

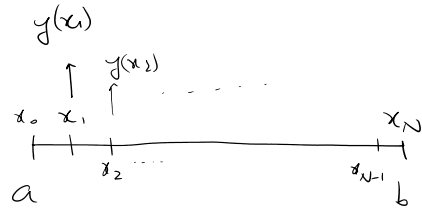
$$\begin{cases} y''(x) + g(x)y(x) = f(x) & \text{para } x \in (a, b) \\ y(a) = \alpha, \quad y(b) = \beta, \end{cases} \quad (E)$$

donde  $f, g: (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$  son funciones conocidas. Se desea hallar una aproximación numérica de la solución de (E).

a) Dividir al intervalo  $[a, b]$  en  $N$  subintervalos de largo  $h = \frac{b-a}{N}$  y tomar como incógnitas los valores de  $y$  en los puntos de subdivisión interiores a  $[a, b]$ . Éstos son de la forma  $y_i = y(x_i)$ ,  $i = 1, \dots, N-1$ , con

$$x_i = a + ih, \quad i = 0, \dots, N.$$

En los extremos del intervalo  $x_0 = a$  y  $x_N = b$  la función  $y$  es conocida:  $y_0 = y(x_0) = y(a) = \alpha$  e  $y_N = y(x_N) = y(b) = \beta$ .



$$\alpha = y(a) = y(x_0) \rightarrow \text{valor dado}$$

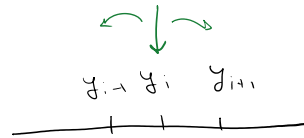
$$\beta = y(b) = y(x_N) \rightarrow \text{valor dado}$$

$$y(x_i) \equiv y_i \rightarrow \text{incógnitas para } i = 1, \dots, N-1$$

b) Para  $i = 1, \dots, N-1$  considerar la aproximación

$$y''(x_i) \approx \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2}.$$

Usando desarrollos de Taylor alrededor de  $x_i$ , y asumiendo que la función  $y$  es tan regular como sea necesario, mostrar que el error de aproximación es  $\mathcal{O}(h^2)$ .



$$y''(x_i) \approx \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2}$$

Ejemplo

$$\left. \begin{aligned} y'(x_i) &\sim \frac{y_{i+1} - y_i}{h} \\ y'(x_{i+1}) &\sim \frac{y_{i+2} - y_{i+1}}{h} \end{aligned} \right\}$$

$$\begin{aligned} y''(x_i) &\equiv \frac{y'(x_{i+1}) - y'(x_i)}{h} \\ &\approx \frac{(y_{i+2} - y_{i+1}) - (y_{i+1} - y_i)}{h^2} = \frac{y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_i}{h^2} \end{aligned}$$

Solución

$$\begin{aligned} \boxed{y_{i+1}} &\stackrel{\text{det}}{=} y(x_{i+1}) = y(x_i + h) = y(x_i) + h y'(x_i) + \frac{h^2}{2} y''(x_i) + \frac{h^3}{3!} y'''(x_i) + \mathcal{O}(h^4) \\ \boxed{y_{i-1}} &\stackrel{\text{det}}{=} y(x_{i-1}) = y(x_i - h) = y(x_i) - h y'(x_i) + \frac{h^2}{2} y''(x_i) - \frac{h^3}{3!} y'''(x_i) + \mathcal{O}(h^4) \end{aligned}$$

$$\left[ y''(x_i) \right]_{\text{numérica}} = \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} \quad \parallel \quad \text{Acordar: } y_i = y(x_i)$$

$$\begin{aligned} \text{Sustituimos} \rightarrow &= \left\{ \left[ y(x_i) + h y'(x_i) + \frac{h^2}{2} y''(x_i) + \frac{h^3}{3!} y'''(x_i) + \mathcal{O}(h^4) \right] \right. \\ &\quad \left. - 2y_i \right. \\ &\quad \left. + \left[ y(x_i) - h y'(x_i) + \frac{h^2}{2} y''(x_i) - \frac{h^3}{3!} y'''(x_i) + \mathcal{O}(h^4) \right] \right\} \frac{1}{h^2} \\ &= \frac{h^2 y''(x_i) + \mathcal{O}(h^4)}{h^2} = y''(x_i) + \mathcal{O}(h^2) \quad \checkmark \end{aligned}$$

c) Imponer la ecuación (E) en cada uno de los puntos  $x_i$  para  $i = 1, \dots, N-1$  y obtener un sistema lineal de ecuaciones

$$y_{i-1} + (g_i h^2 - 2)y_i + y_{i+1} = f_i h^2, \quad i = 1, \dots, N-1$$

donde  $f_i = f(x_i)$  y  $g_i = g(x_i)$  para  $i = 1, \dots, N-1$ , y además  $y_0 = \alpha$ ,  $y_N = \beta$ .

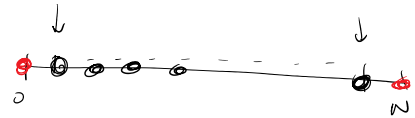
$$y'' + yg = f \quad \rightarrow \text{cu el intervalo.}$$

En cada punto  $x_i$ ,  $i = 1, \dots, N-1$ :

$$\begin{cases} y''(x_i) + y_i g_i = f_i \end{cases}$$

Sustituyo por la derivada numérica.

$$\Rightarrow \left\{ \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + g_i = f_i \right.$$



$$\Rightarrow \left\{ y_{i+1} + (g_i h^2 - 2)y_i + y_{i-1} = f_i h^2 \quad \forall i = 1, \dots, N-1 \right.$$

Supongamos que

$N = 4$

$$\begin{cases} y_0 + (g_1 h^2 - 2)y_1 + y_2 = f_1 h^2 \\ y_1 + (g_2 h^2 - 2)y_2 + y_3 = f_2 h^2 \\ y_2 + (g_3 h^2 - 2)y_3 + y_4 = f_3 h^2 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} g_1 h^2 - 2 & 1 & 0 \\ 1 & g_2 h^2 - 2 & 1 \\ 0 & 1 & g_3 h^2 - 2 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} f_1 h^2 - y_0 \\ f_2 h^2 \\ f_3 h^2 - y_4 \end{pmatrix}}_b$$

d) Escribir el sistema anterior en forma matricial  $Ax = b$  con  $A$  de dimensiones  $(N-1) \times (N-1)$ , y  $x, b$  de dimensiones  $(N-1) \times 1$ . Resolver en Octave el problema (E) con

$$a = 0, \quad b = 5, \quad \alpha = 0, \quad \beta = \text{sen}(5), \quad f(x) = \text{sen}(x)(e^x - 1), \quad g(x) = e^x.$$

e) Para  $N = 50$ , graficar el resultado obtenido y compararlo con la solución exacta  $y(x) = \text{sen}(x)$ .

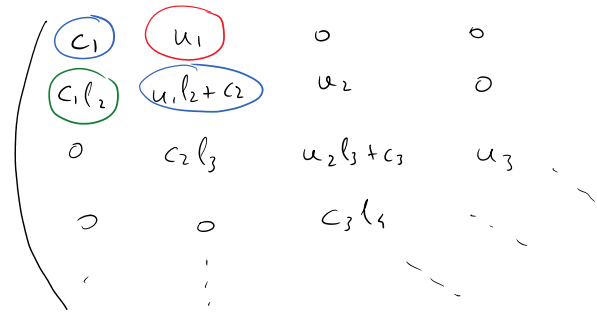
Ejercicio 8 (Algoritmo de Thomas). Sea  $A = (a_{ij})$  una matriz  $n \times n$  tridiagonal, es decir,  $a_{ij} = 0$  si  $|i - j| > 1$ . Se tiene la siguiente descomposición LU de A:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & \vdots \\ 0 & a_{32} & a_{33} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & a_{n-1,n} \\ 0 & \dots & 0 & a_{nn-1} & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_2 & 1 & 0 & \dots & \vdots \\ 0 & l_3 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & l_n & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} c_1 & u_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & c_2 & u_2 & \dots & \vdots \\ 0 & 0 & c_3 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & u_{n-1} \\ 0 & \dots & 0 & 0 & c_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 & u_1 & 0 & \dots & 0 \\ c_1 l_2 & u_1 l_2 + c_2 & u_2 & \dots & 0 \\ 0 & c_2 l_3 & u_2 l_3 + c_3 & \dots & u_3 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & c_3 l_n & \dots & u_n \end{bmatrix}$$

- a) Demostrar que  $u_k = a_{k,k+1}$  para  $k = 1, \dots, n-1$  y calcular fórmulas para las entradas  $l_k$ ,  $k = 2, \dots, n$  de L y para  $c_k$ ,  $k = 1, \dots, n$  de U en función de las entradas  $a_{ij}$  de A.
- b) Escribir un programa  $x = \text{tridiagonal}(A, b)$  que resuelva el sistema  $Ax = b$  para una matriz tridiagonal. Notar que, usando los resultados obtenidos en la parte anterior, se puede hallar una descomposición LU de forma eficiente. Este método suele ser llamado *algoritmo de Thomas*.
- c) Usar el algoritmo de Thomas para resolver, como en el Ejercicio 7, la ecuación diferencial

$$y''(x) = -1.5y(x) + \sin\left(\frac{\pi}{2}x\right), \quad t \in [0, 1], \quad y(0) = y(1) = 1.$$

Comparar la solución de la ecuación diferencial con las aproximaciones obtenidas usando diferentes valores de  $h$  (por ejemplo  $h = 10^{-k}$ ,  $k = 1, 2, 3, \dots$ ).



$$[u_i = a_{i,i+1} \quad \forall i = 1, \dots, n-1]$$

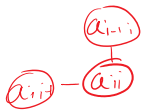
$$c_1 = a_{11}$$

$$\begin{cases} u_{i-1} l_i + c_i = a_{ii} & \forall i = 2, \dots, n \\ c_{i-1} l_i = a_{i,i-1} & \forall i = 2, \dots, n \end{cases}$$

Si A es no singular  $\Rightarrow \det U \neq 0 \Rightarrow c_i$ 's no son relos

$$l_i = \frac{a_{i-1,i}}{c_{i-1}} \quad \forall i = 2, \dots, n$$

$$c_i = a_{ii} - a_{i-1,i} \cdot \frac{a_{i,i-1}}{c_{i-1}}$$



c)  $y'' + \frac{3}{2}y = \sin\left(\frac{\pi}{2}x\right), \quad x \in [0, 1], \quad y(0) = y(1) = 1$

Homogénea:  $y'' + \frac{3}{2}y = 0 \rightarrow$

$$\lambda^2 + \frac{3}{2} = 0 \rightarrow A_0 \sin(\sqrt{3/2}x) + B_0 \cos(\sqrt{3/2}x)$$

Particular:  $A \sin\left(\frac{\pi}{2}x\right)$

Solución exacta:

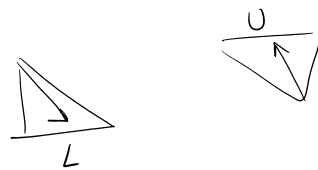
$$y(x) = \left( \frac{\frac{\pi^2 - 2}{\pi^2 - 6} - \cos(\sqrt{3/2}x)}{\sin \sqrt{3/2}} \right) \sin(\sqrt{3/2}x) + \cos(\sqrt{3/2}x) - \frac{4}{\pi^2 - 6} \sin\left(\frac{\pi}{2}x\right)$$

$$Ay = b$$

$$LUy = b$$

$$Lz = b \rightarrow \text{resuelto con "adelante"}$$

$$Uy = z \rightarrow \text{"atrás"}$$



- d) Demostrar que el costo computacional de usar el algoritmo de Thomas para resolver el sistema  $Ax = b$  con  $A \in M_n(\mathbb{R})$  tridiagonal es  $\mathcal{O}(n)$ .

$$Lz = b \quad \left\{ \begin{array}{l} z_1 = b_1 \\ b_2 z_1 + z_2 = b_2 \\ b_3 z_2 + z_3 = b_3 \\ \dots \end{array} \right.$$

$$\left. \begin{array}{l} 1, 1 \\ 1, 1 \\ \vdots \\ \vdots \end{array} \right\} n-1 \rightarrow 2n-2. \rightarrow O(2n)$$

$$Uy = z \quad \rightsquigarrow \quad O(2n) \quad \Rightarrow$$

Resolver el sistema tiene orden  $O(4n)$ .

**Ejercicio 9 (Descomposición de Cholesky).** El algoritmo de Cholesky permite factorizar matrices simétricas definidas positivas de forma eficiente.

Recordemos que una matriz  $A \in M_n(\mathbb{R})$  es *simétrica* si  $A = A^t$  y es *definida positiva* si se cumple cualquiera de las siguientes condiciones equivalentes:

- la forma cuadrática  $x^t A x$  es positiva para todo vector  $x$  no nulo;
- todos los valores propios de  $A$  son positivos;
- existe una matriz  $R \in M_n(\mathbb{R})$  triangular superior tal que  $A = R^t R$ . Esta es la llamada descomposición de Cholesky.

Usando la última condición arriba e igualando los elementos en la fórmula  $A = R^t R$ , obtenemos

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^i r_{ki} r_{kj}, \quad i \leq j.$$

Usar estas ecuaciones en un orden adecuado para computar los elementos de  $R$  de forma eficiente.

$$R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & r_{23} & \dots & r_{2n} \\ 0 & 0 & r_{33} & \dots & r_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & r_{nn} \end{pmatrix}$$

### Teorema Espectral

$A$  simétrica  $\Rightarrow \exists Q$  matriz ortogonal

tal que

$$Q^{-1} A Q = D$$

matriz diagonal de valores propios de  $A$ .

$\exists \nabla$  tal que

$$\square = \triangle + \triangle$$

$$A = R^t R = \begin{pmatrix} r_{11} & 0 & 0 & \dots \\ r_{12} & r_{22} & 0 & \dots \\ r_{13} & r_{23} & r_{33} & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & r_{23} & \dots & r_{2n} \\ 0 & 0 & r_{33} & \dots & r_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & r_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} r_{11}^2 & r_{12} r_{11} & r_{13} r_{11} & \dots \\ (r_{12} r_{11}) & (r_{12}^2 + r_{22}^2) & (r_{13} r_{11}) & \dots \\ (r_{13} r_{11}) & (r_{13} r_{12} + r_{23} r_{22}) & (r_{13}^2 + r_{23}^2 + r_{33}^2) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

1 flop/fila.  $\downarrow$  1.  
 3 flop/fila.  $\downarrow$  3(n-1)  
 $\leq$  flop/fila.  $\downarrow$  5(n-2)  
 $2^{k-1}$  flop/fila.  $\downarrow$  (2k-1)(n-k+1)

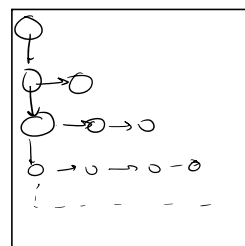
$$\Rightarrow \sum_{k=1}^n (2k-1)(n-k+1) \rightarrow \text{total de flops}$$

$$r_{11}^2 = a_{11}$$

$$r_{12} r_{11} = a_{21} \rightarrow r_{12}$$

$$r_{12}^2 + r_{22}^2 = a_{22} \rightarrow r_{22}$$

$$r_{13} r_{11} = a_{31} \rightarrow r_{13}$$



$$\text{Cholesky} \sim O\left(\frac{1}{3}n^3\right)$$

$$\wedge O\left(\frac{2}{3}n^3\right)$$

Ejercicio 10 (Número de condición de matriz diagonal). Sea  $D = \text{diag}(d_1, \dots, d_n)$  una matriz diagonal con elementos  $\{d_i\}_{i=1}^n$ . Sea  $\|\cdot\|$  la norma matricial asociada a alguna de las normas vectoriales  $\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2$  o  $\|\cdot\|_\infty$ . Demostrar que

$$\|D\| = \max_{1 \leq i \leq n} |d_i|.$$

Suponiendo que  $D$  es no singular, determinar  $\|D^{-1}\|$  y hallar una expresión para el número de condición  $\kappa(D)$ .

$$D = \text{diag}(d_1, \dots, d_n)$$



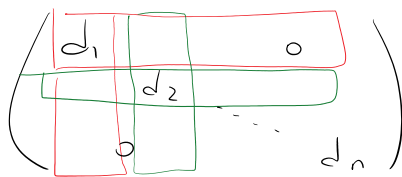
Repaso:

$$\|A\|_\infty = \max_{\text{filas}} (\text{norma 1 de filas})$$

$$\|A\|_1 = \max_{\text{columna}} (\text{norma 1 de columnas})$$

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_1}, \quad \lambda_1 \text{ mayor valor propio de } \underline{\underline{A^t A}}$$

Si tenemos matriz diagonal:



Norma 1 de primera fila = norma 1 de primera columna.

" " " segunda fila = " " " segunda columna.

.....

$$\Rightarrow \|D\|_1 = \|D\|_\infty = \max_j \left( \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right)$$

$$= \max_j (|d_j|) = \text{mayor elemento de la diagonal en v.a.}$$

$$D^t D = D^2 = \text{diag}(d_1^2, d_2^2, \dots, d_n^2)$$

El mayor valor propio de  $D^2$ ,  $d_{i_0}^2$ , cumple que

$$\sqrt{d_{i_0}^2} = |d_{i_0}| = \max_j |d_j|$$

$$\Rightarrow \|D\|_2 = \|D\|_\infty \checkmark$$

Si  $D$  es no singular,  $D^{-1} = \text{diag}(d_1^{-1}, \dots, d_n^{-1})$

$$\boxed{\kappa(D)} = \|D\| \cdot \|D^{-1}\|$$

$$= \max_i |d_i| \cdot \max_i |d_i|^{-1} = \boxed{\frac{\max |d_i|}{\min |d_i|}}$$