

CAPÍTULO 4

EJERCICIOS RESUELTOS: MÉTODOS DIRECTOS PARA LA RESOLUCIÓN DE ECUACIONES ALGEBRAICAS LINEALES

Ejercicios resueltos¹

1. Determine el número de operaciones aritméticas necesarias para calcular un determinante utilizando la regla de los menores que nos dice que el determinante de una matriz se obtiene multiplicando los elementos de una fila (i) o de una columna (j) por los determinantes de los menores asociados a estos elementos. El menor $A_{(ij)}$ asociado al elemento a_{ij} es una matriz de orden $(n - 1) \times (n - 1)$ que se obtiene de la matriz original eliminando la fila i y la columna j . Escrito en símbolos,

$$|A| = \sum_k (-1)^{i+k} a_{ik} |A_{(ik)}| = \sum_k (-1)^{i+k} a_{kj} |A_{(kj)}|.$$

Solución. Sean $C_p(n)$ y $C_s(n)$ el número de productos y sumas (o restas), respectivamente, necesarios para calcular un determinante por la regla de los menores. Demostraremos por inducción que

$$C_p(n) = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{n!}{(n-i)!}, \quad C_s(n) = \sum_{i=2}^n \frac{n!}{(n-i)!(n-i+2)}.$$

Claramente, $C_p(2) = 2$ y $C_s(2) = 1$ para un determinante de 2×2 . Por hipótesis de inducción lo suponemos cierto para un determinante de orden $(n - 1) \times (n - 1)$. Para un

¹© Francisco R. Villatoro, Carmen M. García, Juan I. Ramos. Estas notas están protegidas por derechos de copyright y pueden ser distribuidas libremente sólo con propósitos educativos sin ánimo de lucro. *These notes are copyright-protected but may be freely distributed for instructional nonprofit purposes.*

determinante de orden $n \times n$ calculado desarrollando los productos de una de sus filas por todos sus menores principales (determinantes de orden $(n - 1) \times (n - 1)$) obtenemos

$$\begin{aligned} C_p(n) &= n + n C_p(n - 1) = n + n \sum_{i=1}^{n-2} \frac{(n - 1)!}{(n - 1 - i)!} \\ &= n + \sum_{j=2}^{n-1} \frac{n!}{(n - j)!} = \sum_{j=1}^{n-1} \frac{n!}{(n - j)!}, \\ C_s(n) &= n - 1 + n C_s(n - 1) = n - 1 + n \sum_{i=2}^{n-2} \frac{(n - 1)!}{(n - 1 - i)! (n - i + 1)} \\ &= n - 1 + \sum_{j=3}^{n-1} \frac{n!}{(n - j)! (n - j + 2)} = \sum_{j=2}^n \frac{n!}{(n - j)! (n - j + 2)}, \end{aligned}$$

donde se ha sustituido $j = i + 1$. Es decir, $C_p(n) = O(n!)$ y $C_s(n) = O(n!)$, y el número total de operaciones para el cálculo del determinante es

$$C(n) = C_p(n) + C_s(n) = O(n!).$$

2. Aplique el método de resolución de Gauss-Jordan a un sistema lineal cuya matriz de coeficientes es una matriz tridiagonal por bloques y estudie el número de operaciones necesarias para obtener la solución. Este método se denomina método de Thomas.

Solución. Un sistema lineal de ecuaciones tridiagonal tiene la forma

$$\begin{aligned} d_1 x_1 + c_1 x_2 &= b_1, \\ a_2 x_1 + d_2 x_2 + c_2 x_3 &= b_2, \\ &\vdots \\ a_n x_{n-1} + d_n x_n &= b_n. \end{aligned}$$

Tras aplicar el procedimiento de eliminación de Gauss, obtendremos un sistema triangular superior (bidiagonal)

$$\begin{aligned} \alpha_1 x_1 + \gamma_1 x_2 &= \beta_1, \\ \alpha_2 x_2 + \gamma_2 x_3 &= \beta_2, \\ &\vdots \\ \alpha_n x_n &= \beta_n. \end{aligned}$$

El cálculo de estos coeficientes se denomina iteración hacia adelante. Inicialmente

$$\alpha_1 = d_1, \quad \gamma_1 = c_1, \quad \beta_1 = b_1.$$

Suponiendo que hemos realizado $k - 1$ pasos, tenemos para el k -ésimo las siguientes ecuaciones en las filas $k - 1$ y k -ésima,

$$\alpha_{k-1} x_{k-1} + \gamma_{k-1} x_k = \beta_{k-1},$$

$$a_k x_{k-1} + d_k x_k + c_k x_{k+1} = b_k,$$

con lo que la eliminación de Gauss consiste en restar a la segunda ecuación la primera multiplicada por $a_k \alpha_{k-1}^{-1}$, lo que conduce a

$$\alpha_k = d_k - a_k \alpha_{k-1}^{-1} \gamma_{k-1}, \quad \gamma_k = c_k, \quad \beta_k = b_k - a_k \alpha_{k-1}^{-1} \beta_{k-1},$$

para $k = 2, 3, \dots, n$, y donde hemos tenido mucho cuidado con el orden de la multiplicación porque estamos trabajando con matrices de bloques en lugar de números.

Seguidamente obtendremos la solución del sistema resolviendo el sistema bidiagonal superior que hemos obtenido. A este proceso se le denomina iteración hacia atrás.

$$x_n = \alpha_n^{-1} \beta_n,$$

$$x_k = \alpha_k^{-1} (\beta_k - \gamma_k x_{k+1}),$$

para $k = n - 1, n - 2, \dots, 1$.

El número de operaciones realizadas en la iteración hacia adelante es de $(n - 1)$ inversas, $3(n - 1)$ productos y $2(n - 1)$ sumas, y en la iteración hacia atrás 1 inversa (si las inversas de α_k^{-1} se guardan durante la iteración hacia adelante, $2n + 1$ productos y $n - 1$ sumas. Es decir, n inversas, $5n - 2$ productos y $3(n - 1)$ sumas de bloques.

La suma de dos bloques de $m \times m$ utiliza $(m - 1)^2$ sumas, el producto de dos bloques utiliza $m^2(m - 1)$ sumas y productos, y la inversa m veces las operaciones necesarias para resolver un sistema lineal, sea $O(2m^3/3)$ sumas y productos. En resumen, se requieren $C_s(n, m)$ sumas y $C_p(n, m)$ productos, donde

$$\begin{aligned} C_s(n, m) &= 3(n - 1)(m - 1)^2 + (5n - 2)m^2(m - 1) + (n - 1)O(2m^3/3) \\ &= O(5nm^3), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} C_p(n, m) &= (5n - 2)m^2(m - 1) + (n - 1)O(2m^3/3) \\ &= O(5nm^3), \end{aligned}$$

y en total se requieren $O(10nm^3)$ operaciones aritméticas. Esta expresión es lineal en el tamaño de la matriz n , por lo que para $m = 1$ o para m pequeño (como es usual en la práctica) el número de operaciones requerido es mucho menor que el requerido por el método de Gauss-Jordan aplicado a la matriz completa.

En cuanto a almacenamiento, necesitamos solamente 4 vectores de bloques ($4nm^2$ elementos) ya que en el paso hacia adelante podemos almacenar el vector α_k en el vector a_k y el β_k en el b_k . Además, es usual almacenar α_k^{-1} en lugar de α_k con objeto de evitar tener que recalcular dos veces las inversas de α_k , hecho que hemos utilizado en el cálculo del número de operaciones previamente presentado.

3. Determina el número total de operaciones de división, producto y suma requeridas por el procedimiento de resolución de un sistema lineal mediante factorización LU de Crout. Calcula también el número total de operaciones, su orden de magnitud y compara con el del procedimiento de Gauss-Jordan.

Solución. El procedimiento de factorización LU requiere para cada $k = 1, 2, \dots, n$ el cálculo de los $n - k + 1$ últimos elementos de la k -ésima fila de U , lo que requiere $k - 1$ productos y sumas, y el cálculo de los $n - k$ últimos elementos de la k -ésima columna de L , lo que también requiere 1 división y $k - 1$ productos y sumas. De esta forma el número total de

(a) divisiones

$$\sum_{k=1}^{n-1} = \frac{n(n-1)}{2} = O\left(\frac{n^2}{2}\right),$$

(b) sumas y productos

$$\begin{aligned} & \sum_{k=1}^n (n-k+1)(k-1) + \sum_{k=1}^n (n-k)(k-1) \\ &= \frac{n(n-1)(n+1)}{6} + \frac{n(n-1)(n-2)}{3} = O\left(\frac{n^3}{3}\right). \end{aligned}$$

El número de operaciones requeridas para la resolución del sistema triangular superior U es de n divisiones y $n(n-1)/2$ productos y sumas, y el del sistema triangular superior L es de sólo $n(n-1)/2$ productos y sumas.

Por lo tanto, el número total de operaciones para el procedimiento de factorización LU es de $O(2n^3/3)$, que es el mismo que para el procedimiento de eliminación de Gauss-Jordan.

4. Demuestra que la inversa de una matriz triangular superior (inferior) es una matriz triangular superior (inferior).

Solución. Sea la matriz triangular inferior

$$L = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix}, \quad |L| = \prod_{i=1}^n l_{ii}$$

y su inversa

$$L^{-1} = \frac{1}{|L|} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix},$$

donde $b_{ij} = (-1)^{i+j} L_{(ij)}^\top$, donde $L_{(ij)}$ es el determinante de la matriz traspuesta sin la fila i y la columna j . Como el determinante es una suma de productos cada uno de los cuales contiene un elemento de cada fila y de cada columna, debe ser

$$b_{ij} = 0, \quad i > j,$$

con lo cual

$$L^{-1} = \frac{1}{|L|} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix},$$

y la inversa es triangular inferior, **qqd**. Para las triangulares superiores el resultado es del todo similar.

5. Una matriz A de $n \times n$ es diagonalmente dominante (estrictamente) por filas si

$$|a_{ii}| > \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| > 0, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

Demuestre que A es invertible, es decir, existe su inversa A^{-1} .

Solución. Para una matriz diagonalmente dominante por filas

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \max_{1 \leq i \leq n} \left(|a_{ii}| + \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| \right) < 2 \max_{1 \leq i \leq n} |a_{ii}|.$$

Además $a_{ii} \neq 0$, por lo que podemos factorizar la matriz de la forma $A = DB$, donde D es una matriz diagonal con inversa,

$$D \equiv (d_{ii}) = (a_{ii}),$$

y es una matriz de diagonal unitaria

$$b_{ii} = 1, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

tal que, para $1 \leq i \neq j \leq n$,

$$d_{ii} b_{ij} = a_{ij}, \quad b_{ij} = \frac{a_{ij}}{d_{ii}}.$$

Ahora vamos a demostrar que la matriz $I - B$ es invertible. Ya que

$$\|I - B\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |\delta_{ij} - b_{ij}|,$$

donde δ_{ij} es la delta de Kronecker, y

$$\|I - B\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |b_{ij}| = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| < 1 = \frac{1}{\|I^{-1}\|_{\infty}},$$

y como hemos probado en el tema que si $\|A - B\| < 1/\|A^{-1}\|$ entonces B tiene inversa, en nuestro caso, B es invertible y como también lo es D , A tiene como inversa

$$A^{-1} = D^{-1} B^{-1},$$

cqd.

6. Dado el sistema lineal

$$1.01x + 0.99y = 2, \quad 0.99x + 1.01y = 2.$$

Calcule

- La solución exacta del problema.
- La solución usando solamente dos cifras decimales y redondeo.
- La inversa de la matriz de coeficientes A^{-1} con dos cifras decimales y redondeo.
- El número de condición de A para el apartado (d).
- El residuo obtenido en (b).

Solución.

(a) Por inspección visual del sistema la solución es $x = y = 1$.

(b) Operando por sustitución

$$x = \frac{2 - 0.99y}{1.01} = 1.98 - 0.98y,$$

$$\begin{aligned} 0.99x + 1.01y &= 0.99(1.98 - 0.98y) + 1.01y \\ &= 1.96 - 0.97y + 1.01y = 1.96 + 0.04y = 2, \end{aligned}$$

con lo que

$$y = 1, \quad x = 1.98 - 0.98y = 1.$$

(c) El determinante es

$$|A| = 1.01 \times 1.01 + 0.99 \times 0.99 = 1.02 - 0.98 = 0.04,$$

y la matriz inversa

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} 1.01 & -0.99 \\ -0.99 & 1.01 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 25.25 & -24.75 \\ -24.75 & 25.25 \end{pmatrix}$$

(d) Utilizando normas infinito, el número de condición es

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = 2,$$

$$\|A^{-1}\|_{\infty} = 50, \quad \kappa(A) = \|A\|_{\infty} \|A^{-1}\|_{\infty} = 100$$

(e) El residuo es

$$r = b - Ax = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1.01 & -0.99 \\ -0.99 & 1.01 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

7. Dado el sistema lineal, $Ax = b$, dado por

$$1.02x + 0.99y = 2.01, \quad 0.99x + 1.01y = 2.02.$$

Calcula, y comenta los resultados,

(a) La solución exacta del problema

(b) La solución usando solamente dos cifras decimales y redondeo

- (c) La solución usando solamente dos cifras decimales y truncado
- (d) La inversa A^{-1} con dos cifras decimales y redondeo
- (e) La inversa A^{-1} con dos cifras decimales y truncado
- (f) El número de condición de A para el apartado (7d).
- (g) El número de condición de A para el apartado (7e).
- (h) El residuo y el error absoluto obtenidos en (7d).
- (i) El residuo y el error absoluto obtenidos en (7e).

Solución.

- (a) La solución exacta es

$$x_e = \frac{101}{167} = 0.60479, \quad y_e = \frac{235}{167} = 1.4072,$$

- (b) Operando por sustitución

$$x = \frac{2.01 - 0.99y}{1.02} = 1.97 - 0.97y,$$

$$\begin{aligned} 0.99x + 1.01y &= 0.99(1.97 - 0.97y) + 1.01y \\ &= 1.95 - 0.96y + 1.01y = 1.95 + 0.05y = 2.02, \end{aligned}$$

con lo que

$$y = \frac{0.07}{0.05} = 1.4, \quad x = 1.97 - 0.97y = 1.97 - 1.36 = 0.61.$$

- (c) Operando por sustitución

$$x = \frac{2.01 - 0.99y}{1.02} = 1.97 - 0.97y,$$

$$\begin{aligned} 0.99x + 1.01y &= 0.99(1.97 - 0.97y) + 1.01y \\ &= 1.95 - 0.96y + 1.01y = 1.95 + 0.05y = 2.02, \end{aligned}$$

con lo que

$$y = \frac{0.07}{0.05} = 1.4, \quad x = 1.97 - 0.97y = 1.97 - 1.35 = 0.62.$$

(d) El determinante es

$$|A| = 1.02 \times 1.01 - 0.99 \times 0.99 = 1.03 - 0.98 = 0.05,$$

y la matriz inversa

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} 1.01 & -0.99 \\ -0.99 & 1.02 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 20.2 & -19.8 \\ -19.8 & 20.4 \end{pmatrix}.$$

(e) El mismo resultado.

(f)

$$\text{cond}(A) = \kappa(A) = \|A\|_{\infty} \|A^{-1}\|_{\infty} = 2.01 \times 0.6 = 1.206.$$

(g) El mismo resultado.

(h)

$$\text{Res}(A) = \begin{pmatrix} 0.01 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Err}(\mathbf{x}) = |\mathbf{x} - \mathbf{x}_e| = 0.01.$$

(i) El residuo y el error absoluto obtenidos en (7e).

$$\text{Res}(A) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Err}(\mathbf{x}) = |\mathbf{x} - \mathbf{x}_e| = 0.02.$$

8. Demuestre que si $|A| \neq 0$, $|B| = 0$ entonces

$$\|A^{-1}\| \geq \frac{1}{\|A - B\|}.$$

Solución. Si $|B| = 0$ existe un vector $x \neq 0$ tal que $Bx = 0$, luego

$$Ax = Ax - Bx = (A - B)x, \quad \|Ax\| \leq \|A - B\| \|x\|,$$

y como $x = A^{-1}Ax$,

$$\|x\| \leq \|A^{-1}\| \|Ax\| \leq \|A^{-1}\| \|A - B\| \|x\|.$$

Como $x \neq 0$, entonces

$$\|A^{-1}\| \geq \frac{1}{\|A - B\|}.$$

9. Demuestre que

(a) si $\|I - B\| < 1$, entonces $|B| \neq 0$,

(b) si $\|C\| < 1$, entonces $|I - C| \neq 0$,

(c) si $|A| \neq 0$ y $|B|$ es tal que

$$\|A^{-1}\| < \frac{1}{\|A - B\|},$$

entonces $|B| \neq 0$.

Solución.

(a) En el ejercicio anterior escogemos $A = I$, entonces si suponemos que $|B| = 0$,

$$1 \leq \|I - B\|,$$

que contradice la hipótesis $\|I - B\| < 1$, luego $|B| \neq 0$.

(b) Definiendo $C = I - B$, la hipótesis se escribe

$$\|I - B\| = \|C\| < 1,$$

y usando el apartado anterior,

$$|B| = |I - C| \neq 0.$$

(c) De la hipótesis

$$1 > \|A^{-1}\| \|A - B\| \geq \|A^{-1}(A - B)\| = \|I - A^{-1}B\|.$$

Definiendo $C = I - A^{-1}B$,

$$\|C\| < 1, \quad \|C\| \leq \|C\| \|C\| = \|C\|^2 < 1, \quad \|C^n\| \leq \|C\|^n,$$

con lo que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|C^n\| = 0.$$

Por otro lado, sabemos que siempre se cumple que

$$\|A\| \geq \rho(A), \quad \|A^n\| \geq \rho(A^n) = \rho^n(A),$$

y como

$$0 = \lim_{n \rightarrow \infty} \|C^n\| \geq \lim_{n \rightarrow \infty} \rho^n(C) = 0,$$

entonces

$$\rho(C) < 1, \quad |\lambda_C| < 1.$$

Como

$$1 > \|I - A^{-1}B\| = \|I - D\| \geq \rho(I - D) = \max_i |1 - \lambda_{Di}| \geq 0,$$

por lo que los autovalores de D no pueden ser cero (ya que en ese caso el máximo sería la unidad y se violaría la desigualdad de la izquierda). Tampoco pueden ser negativos, por la misma razón. Luego son positivos y

$$|D| = \prod_{i=1}^n \lambda_{Di} \neq 0,$$

y finalmente,

$$D = A^{-1}B, \quad B = AD, \quad |B| = |A||D| \neq 0.$$

10. Resuelva el siguiente sistema de ecuaciones lineales con aritmética de cuatro dígitos (mantisa de 4 dígitos decimales),

$$0.1410 \times 10^{-2}x + 0.4004 \times 10^{-1}y = 0.1142 \times 10^{-1},$$

$$0.2000 \times 10^0x + 0.4912 \times 10^1y = 0.1428 \times 10^1,$$

por medio de los siguientes métodos:

- regla de Cramer,
- eliminación de Gauss y en el orden en que se dan las ecuaciones,
- eliminación de Gauss e intercambiando el orden de las ecuaciones,
- eliminación de Gauss con pivotaje completo.

Explique sus resultados y calcule el número de condición de la matriz de coeficientes. ¿Es esta matriz simétrica?, ¿y definida positiva? ¿Cuáles son su determinante, sus autovalores y sus autovectores?

Solución. Es fácil comprobar que la solución exacta de este sistema es $x=1$, $y=0.25$.

- Aplicando la regla de Cramer, determinamos el determinante del sistema

$$\begin{aligned} |A| &= a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} = 0.6926 \times 10^{-2} - 0.8008 \times 10^{-2} \\ &= -0.1082 \times 10^{-2}, \end{aligned}$$

y las dos soluciones

$$\begin{aligned} x &= \frac{a_{22}b_1 - a_{12}b_2}{|A|} = \frac{0.5610 \times 10^{-1} - 0.5712 \times 10^{-1}}{-1.082 \times 10^{-2}} \\ &= \frac{-0.1020 \times 10^{-2}}{-1.082 \times 10^{-2}} = 0.9427 \times 10^0, \end{aligned}$$

$$y = \frac{a_{11} b_2 - a_{21} b_1}{|A|} = \frac{0.2013 \times 10^{-2} - 0.2284 \times 10^{-2}}{-1.082 \times 10^{-2}}$$

$$= \frac{-0.2710 \times 10^{-3}}{-1.082 \times 10^{-2}} = 0.2505 \times 10^0.$$

(b) Aplicando eliminación de Gauss en el orden dado, obtenemos como primer (y único) multiplicador

$$m = \frac{a_{11}}{a_{21}} = 0.7050 \times 10^{-2},$$

y para la segunda ecuación

$$(m a_{22} - a_{12}) y = (m b_2 - b_1),$$

$$(0.3463 \times 10^{-1} - 0.4004 \times 10^{-1}) y = 0.1007 \times 10^{-1} - 0.1142 \times 10^{-1}$$

$$-0.5410 \times 10^{-2} y = -0.1350 \times 10^{-2}$$

$$y = 0.2495 \times 10^0,$$

con lo que despejando la otra variable

$$x = \frac{b_1 - a_{12} y}{a_{11}} = \frac{0.1142 \times 10^{-1} - 0.9990 \times 10^{-2}}{a_{11}}$$

$$= \frac{0.1430 \times 10^{-2}}{0.1410 \times 10^{-2}} = 0.1014 \times 10^1.$$

(c) Aplicando eliminación de Gauss intercambiando las ecuaciones, obtenemos como primer (y único) multiplicador

$$m = \frac{a_{21}}{a_{11}} = 0.4072 \times 10^{-1},$$

y para la segunda (antes la primera) ecuación

$$(m a_{12} - a_{22}) y = (m b_1 - b_2),$$

$$0.7657 \times 10^0 y = 0.1910 \times 10^0$$

$$y = 0.2494 \times 10^0,$$

con lo que despejando la otra variable

$$x = \frac{b_2 - a_{22} y}{a_{22}} = \frac{0.2029 \times 10^0}{0.2000 \times 10^0} = 0.1015 \times 10^1.$$

(d) Aplicando eliminación de Gauss con pivotaje completo tenemos que resolver el sistema

$$0.4912 \times 10^1 y + 0.2000 \times 10^0 x = 0.1428 \times 10^1,$$

$$0.4004 \times 10^{-1} y + 0.1410 \times 10^{-2} x = 0.1142 \times 10^{-1},$$

por lo que obtenemos como primer (y único) multiplicador

$$m = \frac{0.4912 \times 10^1}{0.4004 \times 10^{-1}} = 0.1227 \times 10^3,$$

y para la segunda (antes la primera) ecuación

$$(m 0.1410 \times 10^{-2} - 0.2000 \times 10^0) x = (m 0.1142 \times 10^{-1} - 0.1428 \times 10^1)$$

$$-0.2699 \times 10^{-1} x = -0.2677 \times 10^{-1}$$

$$x = 0.9918 \times 10^0,$$

con lo que despejando la otra variable

$$0.4912 \times 10^1 y = 0.1428 \times 10^1 - 0.2 x$$

$$0.4912 \times 10^1 y = 0.1230 \times 10^1$$

$$y = 0.2504 \times 10^0.$$

(e) El determinante de la matriz de coeficientes A es

$$|A| = -0.00108208 = -0.108208 \times 10^{-2},$$

y su polinomio característico es

$$|A - \lambda I| = -0.00108208 - 4.91341 \lambda + \lambda^2,$$

cuyas raíces son $\lambda \in \{4.91363, -0.00022022\}$ y sus autovectores

$$v \in \{(-0.00815083, -0.999967)^\top, (-0.999172, 0.0406811)^\top\},$$

respectivamente. Como el determinante de la matriz es muy pequeño y sus autovalores son de tamaño muy diferente, es de esperar que esta matriz esté mal condicionada. Esta matriz son es simétrica, obviamente, y tampoco es definida positiva porque uno de sus autovalores es negativo.

(f) Calcularemos el número de condición en las tres normas más importantes de A ,

$$\|A\|_1 = 4.95204, \quad \|A\|_\infty = 5.112, \quad \|A\|_2 = 4.91623,$$

y para la inversa

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} -4539.41 & 37.0028 \\ 184.829 & -1.30305 \end{pmatrix},$$

sus normas son

$$\|A^{-1}\|_1 = 4724.23, \quad \|A^{-1}\|_\infty = 4576.41, \quad \|A^{-1}\|_2 = 4543.32,$$

por lo que los tres números de condición son

$$\kappa_1(A) = 23394.58, \quad \kappa_\infty(A) = 23394.61, \quad \kappa_2(A) = 22336.01,$$

que indica que la matriz está mal condicionada.

(g) Conclusiones: Aunque el error relativo en la variable y es del mismo orden $\approx 0.5 \times 10^{-3}$ para todos los métodos, el error relativo para la regla de Cramer (0.057) es una cuatro veces mayor que el error para los métodos de Gauss (b, 0.014) y (c, 0.015), que es prácticamente igual, y que a su vez son unas dos veces más grande que el error cuando se usa pivotaje completo (0.0082). Es decir, debido al mal condicionamiento de la matriz de coeficientes los métodos que usan más operaciones aritméticas (Cramer) tiene mayor error y los que minimizan posibles diferencias cancelativas (pivotaje completo) provocan menor error.

11. Calcule el rango, los autovalores y los autovectores de la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ 6 & 2 & 0 \end{pmatrix}.$$

¿Cuál es la solución de $Ax = 0$? ¿Por qué?

Solución. Aplicando eliminación de Gauss

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ 6 & 2 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 5 & 3 \\ 0 & 10 & 6 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 5 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

observamos que el rango de esta matriz es 2. Los autovalores de esta matriz son las raíces de $\lambda - 9\lambda^3$, es decir, $\lambda \in \{-3, 0, 3\}$ y sus autovectores son

$$v \in \{(-2, 3, 2)^\top, (1, -3, 5)^\top, (1, 0, 2)^\top\}.$$

Por el teorema del rango, al ser el rango de la matriz de coeficientes menor que la dimensión de la matriz, e igual al rango de la matriz ampliada, este sistema indeterminado tiene infinitas soluciones de la forma

$$x_1 = -\frac{1}{3}x_2, \quad x_3 = -\frac{5}{3}x_2.$$

12. Resuelva el sistema

$$2x + 2y + 3z = 1,$$

$$x + y + z = 2,$$

$$2x + y + 2z = 3,$$

con el método de eliminación de Gauss y calcule las matrices de permutación que le sean necesarias. Explique lo que hace y por qué lo hace.

Solución. Primero haremos ceros en la primera columna, para lo sustituiremos la segunda fila por la multiplicación de la primera fila por $-1/2$ y su suma a la segunda fila anterior, y sustituiremos la tercera fila por la anterior tercera fila menos la primera fila, es decir, utilizando matrices de permutación

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1/2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 & | & 1 \\ 1 & 1 & 1 & | & 2 \\ 2 & 1 & 2 & | & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 & | & 1 \\ 0 & 0 & -1/2 & | & 3/2 \\ 0 & -1 & -1 & | & 2 \end{pmatrix}.$$

Seguidamente podemos permutar las filas segunda y tercera,

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 & | & 1 \\ 0 & 0 & -1/2 & | & 3/2 \\ 0 & -1 & -1 & | & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 & | & 1 \\ 0 & -1 & -1 & | & 2 \\ 0 & 0 & -1/2 & | & 3/2 \end{pmatrix}.$$

Ahora podemos resolver el sistema triangular superior obtenido hacia atrás

$$z = -3, \quad y = -(2 - 3) = 1, \quad x = 1/2(1 + 9 - 2) = 4.$$

13. Resuelva el sistema

$$2x + 2y + 3z = 1$$

$$x + y + z = 2$$

$$2x + y + 2z = 3,$$

con el método de eliminación de Gauss, y calcule las matrices de permutación que le sean necesarias. Explique lo que hace y por qué lo hace. Resuelva dicho sistema por el método de factorización LU.

Solución. Premultiplicando A por

$$P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -0.5 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad P_1 \cdot A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -0.5 \\ 0 & -1 & -1 \end{pmatrix},$$

e introduciendo la matriz de permutación P

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad P \cdot P_1 \cdot A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & -0.5 \end{pmatrix},$$

con lo que obtenemos finalmente el sistema $\tilde{A}x = \tilde{b}$, donde $A = P \cdot P_1 \cdot A$ y

$$\tilde{b} = P \cdot P_1 \cdot b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1.5 \end{pmatrix}.$$

Resolviendo el sistema triangular superior obtenido,

$$x = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ -3 \end{pmatrix}.$$

La factorización LU requiere una matriz de permutación, y operando, se llega a $P \cdot A = L \cdot U$, donde

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0.5 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & -0.5 \end{pmatrix}, \quad P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

y resolviendo el sistema $L \cdot U \cdot x = P \cdot b$ se obtiene la solución anterior .

NOTA: en el examen explique más en detalle tanto el método de Gauss como la factorización LU.

14. Resuelva

$$0.780x + 0.563y = 0.217,$$

$$0.913x + 0.659y = 0.254,$$

con tres cifras decimales. En un ordenador (1) se ha obtenido el resultado

$$x_{c1} = \begin{pmatrix} 0.341 \\ -0.087 \end{pmatrix},$$

mientras que un segundo ordenador (2) se ha obtenido

$$x_{c2} = \begin{pmatrix} 0.999 \\ -1.001 \end{pmatrix}.$$

Calcule el residuo $r = b - Ax$ para las soluciones x_{c1} y x_{c2} . ¿Cuál es el ordenador que le da mejor resultados? ¿Por qué? ¿Sugiere usted el uso del residuo como una indicación de la exactitud de la solución calculada? ¿Por qué? ¿Cuál es el número de condición de la matriz de coeficientes? ¿Es un problema bien condicionado?

Solución. Operando con aritmética exacta es fácil comprobar que la solución es $(x, y) = (1, -1)$. Intentemos resolver este sistema con tres dígitos decimales mediante el procedimiento de eliminación de Gauss. El primer multiplicador es

$$m = \frac{0.780}{0.913} = 0.854,$$

y multiplicando por la segunda fila y restando la primera,

$$0.854 \times 0.659 - 0.563 = 0.563 - 0.563 = 0,$$

con lo que este pivote es nulo y la solución no puede ser determinada por este procedimiento. Utilizando pivotaje parcial, intercambiamos las filas primera y segunda, y obtenemos como nuevo multiplicador

$$m' = \frac{0.913}{0.780} = 1.171,$$

y multiplicando por la segunda fila y restando la primera,

$$1.171 \times 0.563 - 0.659 = 0.659 - 0.659 = 0,$$

y volvemos a tener un pivote nulo. Podemos utilizar reescalado y escribir el sistema como

$$x + 0.722y = 0.278$$

$$x + 0.722y = 0.278$$

y observamos que este sistema es incompatible cuando se utiliza aritmética de tres dígitos decimales.

Supongamos que dos ordenadores han obtenido las soluciones x_{c1} y x_{c2} , el residuo para estas soluciones (calculado con más de tres dígitos) es

$$r_1 = (10^{-6}, 0)^\top, \quad r_2 = (0.001343, 0.001572)^\top,$$

aunque el segundo ordenador da resultados precisos hasta el último dígito y el primero da una solución sin ningún dígito significativo correcto, el residuo para el primer ordenador es prácticamente cero, mientras que para el segundo es del mismo orden que el error en la solución. Por tanto, el residuo no es un indicativo adecuado de la exactitud de la solución de un problema. Un residuo pequeño no necesariamente indica una solución precisa, como indica la desigualdad

$$\|r\| \leq \|A\| \|e\|,$$

donde e es el error. Un error pequeño, si $\|A\|$ es grande puede conducir a un residuo grande, y a la inversa, un error grande, si $\|A\|$ es pequeña puede conducir a un residuo pequeño.

El número de condición de esta matriz es (omitimos los detalles de su cálculo)

$$\kappa_1(A) = \kappa_\infty(A) = 2.66 \times 10^6, \quad \kappa_2(A) = 2.19 \times 10^6,$$

lo que indica que este problema está extremadamente mal condicionado. Hemos de notar que para problemas bien condicionados el residuo no es un indicativo del error demasiado malo.

15. Calcule la solución exacta de $Ax = b$ donde

$$A = \begin{pmatrix} 1.6384 & 0.8065 \\ 0.8321 & 0.4096 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0.8319 \\ 0.4225 \end{pmatrix}.$$

Calcule el vector x_c tal que $r = Ax_c - b$ es exactamente igual a

$$e = \begin{pmatrix} -10^{-8} \\ 10^8 \end{pmatrix}.$$

Calcule el número de condición de A usando norma infinito. Si el ordenador representa b exactamente (sin error), calcule el error relativo de A tal que el error relativo de la solución sea menor o igual que 10^{-8} en la norma infinito. Si el ordenador no comete error al representar A , calcule el error relativo de b tal que el error relativo de la solución sea menor o igual que 10^{-8} en la norma infinito. Repita los resultados anteriores en norma 1.

Solución.

- (a) Para calcular la solución exacta podemos utilizar eliminación de Gauss, o cualquier otro procedimiento con aritmética exacta. Calcularemos directamente la inversa (ya que más tarde tendremos que determinar el número de condicionamiento),

$$|A| = -10^{-8}, \quad A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} 0.4096 & -0.8065 \\ -0.8321 & 0.4096 \end{pmatrix},$$

con lo que la solución exacta es

$$\begin{aligned} x &= A^{-1}b = 10^8 \begin{pmatrix} 0.4096 & -0.8065 \\ -0.8321 & 0.4096 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.8319 \\ 0.4225 \end{pmatrix} \\ &= 10^8 \begin{pmatrix} -10^{-8} \\ 10^{-8} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

(b) El vector x_c pedido es

$$\begin{aligned} x_c &= A^{-1}(r + e) = \begin{pmatrix} 0.4096 & -0.8065 \\ -0.8321 & 0.4096 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 83189999 \\ 42250001 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -2.2161 \\ 3.4684 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

(c) El número de condición de la matriz de coeficientes es

$$\kappa(A) = \|A\| \|A^{-1}\|,$$

por lo que en norma infinito

$$\|A\|_\infty = 2.44, \quad \|A^{-1}\|_\infty = 2.47 \times 10^8, \quad \kappa_\infty(A) = 6.04 \times 10^8.$$

y en norma uno

$$\|A\|_1 = 2.47, \quad \|A^{-1}\|_1 = 2.44 \times 10^8, \quad \kappa_1(A) = 6.04 \times 10^8.$$

(d) Si suponemos que A tiene un error δA y que b es exacto,

$$(A + \delta A)(x + \delta x) = b,$$

y la ecuación del error es

$$A \delta x = -\delta A(x + \delta x),$$

con lo que aplicando normas y la desigualdad triangular

$$\|\delta x\| \leq \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} (\|x\| + \|\delta x\|),$$

de donde

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{e_r(A)}{1 - e_r(A)}, \quad e_r(A) = \frac{\|\delta A\|}{\|A\|},$$

por lo que

$$\frac{e_r(A)}{1 - e_r(A)} \leq 10^{-8}, \quad e_r(A) \leq \frac{10^{-8}}{1 + 10^{-8}} \approx 10^{-8}$$

(tanto en norma 1 como ∞) garantiza que

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq 10^{-8}.$$

(e) Si suponemos que b tiene un error δb y que A es exacto,

$$A(x + \delta x) = (b + \delta b),$$

de donde la ecuación del error es

$$A \delta x = \delta b,$$

y como

$$Ax = b, \quad \Rightarrow \quad \|x\| \geq \frac{\|b\|}{\|A\|},$$

$$\delta x = A^{-1} \delta b, \quad \Rightarrow \quad \|\delta x\| \leq \|\delta b\| \|A^{-1}\|,$$

entonces

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\|A\|}{\|b\|} \|\delta x\| \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} = \kappa(A) \frac{\|\delta b\|}{\|b\|},$$

y (tanto en norma uno como infinito),

$$\frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \leq \frac{10^{-8}}{\kappa(A)} \approx 1.66 \times 10^{-17},$$

garantiza que

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq 10^{-8}.$$

16. Si $r = Ax_c - b$, $x_c = x_e + \Delta x$, $Ax_e = b$, y $R = AC - I$ donde C es una aproximación a la inversa de A , demuestre que

$$\frac{\|C\| \|r\|}{\|R\| - 1} \leq \|\Delta x\| \leq \frac{\|C\| \|r\|}{1 + \|R\|}.$$

Solución. Como

$$r = Ax_c - b = A \Delta x, \quad \|\Delta x\| \geq \frac{\|r\|}{\|A\|},$$

y para demostrar la primera desigualdad del enunciado, basta demostrar que

$$\frac{1}{\|A\|} \geq \frac{\|C\|}{\|R\| - 1},$$

lo que es falso en general, ya que

$$\|R\| = \|AC - I\| \leq \|A\| \|C\| + 1, \quad \|A\| \geq \frac{\|R\| - 1}{\|C\|},$$

es la desigualdad opuesta.

Por otro lado, como

$$A^{-1} r = \Delta x, \quad \|\Delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|r\|,$$

y para demostrar la segunda desigualdad del enunciado, basta probar que

$$\|A^{-1}\| \leq \frac{\|C\|}{1 + \|R\|},$$

pero esto es falso en general, ya que

$$C = A^{-1}(I + R), \quad \|A^{-1}\| \geq \frac{\|C\|}{1 + \|R\|}.$$

Sin embargo, como

$$\begin{aligned} A &= (I + R)C^{-1}, & \|A\| &\leq \|C^{-1}\|(1 + \|R\|), \\ A^{-1}R &= C - A^{-1}, & \left| \|C\| - \|A^{-1}\| \right| &\leq \|A^{-1}\|\|R\|, \\ -\|A^{-1}\|\|R\| &\leq \|C\| - \|A^{-1}\|, & \|A^{-1}\| &\leq \frac{\|C\|}{1 - \|R\|} \end{aligned}$$

y por tanto

$$\frac{\|r\|}{\|C^{-1}\|(1 + \|R\|)} \leq \|\Delta x\| \leq \frac{\|r\|\|C\|}{1 - \|R\|}.$$

Nota: si en el enunciado de un ejercicio le piden demostrar algo falso, basta dar un contraejemplo simple para resolver el ejercicio.

17. Dada la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix},$$

calcule su factorización LU por medio de los métodos de Doolittle y Crout. Calcule también su descomposición de Cholesky.

Solución. Operando paso a paso, omitiremos los detalles, fácilmente se obtiene que la descomposición de Doolittle es

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{2}{7} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{7}{26} & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{7}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{26}{7} & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{45}{26} \end{pmatrix}.$$

Como la matriz es simétrica $A = A^\top$, la descomposición de Crout $A = L'U' = (LU)^\top = U^\top L^\top$, por lo que

$$L' = U^\top, \quad U' = L^\top.$$

A partir de la factorización de Crout es fácil calcular la descomposición de Cholesky modificada ya que al ser A simétrica $A = LDL^\top$, y D es la diagonal de $U = DL^\top$. Escribiendo $\tilde{L} = LD^{1/2}$ obtenemos fácilmente

$$\tilde{L} = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{14}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{14}}{7} & \frac{\sqrt{182}}{7} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{182}}{26} & \frac{\sqrt{1170}}{26} \end{pmatrix}.$$

18. Resuelva el sistema

$$3.9x_1 + 1.6x_2 = 5.5, \quad 6.8x_1 + 2.9x_2 = 9.7,$$

con aritmética de dos cifras y el método de Crout. Si es posible mejore el resultado utilizando el residuo.

Solución. Utilizaremos aritmética de dos cifras significativas (mantisa de dos dígitos) y aplicaremos el procedimiento de Crout, con lo que obtenemos

$$A = \begin{pmatrix} 3.9 & 1.6 \\ 6.8 & 2.9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.9 & 0 \\ 6.8 & 0.1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0.41 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = LU,$$

y ahora resolvemos los sistemas $Ly = b$ y $Ux = y$,

$$\begin{pmatrix} 3.9 & 0 \\ 6.8 & 0.1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5.5 \\ 9.7 \end{pmatrix},$$

$$y_1 = \frac{5.5}{3.9} = 1.4, \quad y_2 = \frac{9.7 - 6.8 \times 1.4}{0.1} = 2;$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0.41 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.4 \\ 2 \end{pmatrix},$$

$$x_2 = 2, \quad x_1 = 1.4 - 2 \times 0.41 = 0.58.$$

Calculemos el residuo para ver si podemos mejorar la solución que hemos obtenido (también usaremos aritmética de dos dígitos)

$$\begin{aligned} r = b - Ax &= \begin{pmatrix} 5.5 \\ 9.7 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 3.9 & 1.6 \\ 6.8 & 2.9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.58 \\ 2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 5.5 \\ 9.7 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2.3 + 3.2 \\ 3.9 + 5.8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

con lo que no podemos mejorar nuestro resultado. Se debería haber calculado el residuo con mayor precisión y entonces sí podría ser utilizado para mejorar el resultado obtenido.

19. Una matriz de Hilbert $H^n = (h_{ij}^n)$ tiene como elementos

$$h_{ij}^n = \frac{1}{i+j-1}, \quad 1 \leq i, j \leq n.$$

¿Es simétrica y definida positiva? Si lo es, aplica la descomposición de Cholesky LL^T a la matriz H^4 . A partir de ella calcula la descomposición modificada de Cholesky LDL^T .

Solución. Las matrices de Hilbert son simétricas y definidas positivas, esto último se puede demostrar de varias formas. Por inducción, calculando el determinante de sus menores principales, que son también matrices de Hilbert y mostrando que todos son positivos (largo), o calculando sus autovalores (difícil) y comprobando que son positivos.

El método de Cholesky conduce a la matriz L

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1/2 & 0.2887 & 0 & 0 \\ 1/3 & 0.2887 & 0.07454 & 0 \\ 1/4 & 0.2598 & 0.11180 & 0.01890 \end{pmatrix}.$$

(detalle los cálculos, es fácil).

Llamando D a la matriz diagonal de L , haciendo $\tilde{L} = LD$ y $\tilde{D} = D^2$ obtenemos $A = \tilde{L}\tilde{D}\tilde{L}^T$

donde

$$\tilde{L} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1 & 1 & 0 \\ 1/4 & 9/10 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}, \quad \tilde{D} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1/12 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/180 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1/2800 \end{pmatrix}.$$

20. Dada la matriz A dominante por filas

$$|a_{ii}| \geq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

con $\|A\|_\infty < \infty$, donde la norma infinito es

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|,$$

- ¿Cuál es el mayor valor posible de $\|A\|_\infty$?
- Para ese valor, ¿cuál es la solución del sistema $Ax = 0$? ¿Por qué?
- ¿Cuál es el menor valor posible de $\|A\|_\infty$?
- Para ese valor, ¿cuál es la solución de $Ax = b$, si $b \neq 0$? ¿Por qué?
- Para cualquier otro valor de $\|A\|_\infty$, cuál es la solución de $Ax = 0$? ¿Por qué?

Solución.

(a)

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| + |a_{ii}| \leq 2 \max_{1 \leq i \leq n} |a_{ii}|.$$

(b) Sea x la solución de $Ax = 0$ y k tal que $|x_k| = \max |x_i| \neq 0$, entonces

$$a_{kk}x_k = - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{kj}x_j,$$

y aplicando valores absolutos

$$|a_{kk}||x_k| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{kj}||x_j| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{kj}||x_k|,$$

de donde llegamos a una contradicción

$$|a_{kk}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{kj}|,$$

lo que contradice la dominancia diagonal, luego $x_k = 0$ y $x = 0$.

- (c) Obviamente el mínimo de $\|A\|_\infty = 0$ para $A = 0$.
- (d) Para $A = 0$ el sistema $Ax = b$ es incompatible, luego no tiene solución, salvo que $b = 0$, en cuyo caso tiene infinitas soluciones $x \in \mathbb{R}^n$.
- (e) La solución de $Ax = 0$ será la trivial ($x = 0$) si A tiene inversa y habrá infinitas soluciones (dependiendo del rango de A) en otro caso.
21. Si $A = U^\top U$ donde U es una matriz triangular superior con autovalores no nulos de multiplicidad geométrica igual a su multiplicidad algebraica, demuestre
- (a) que A es simétrica y definida positiva,
- (b) que A tiene inversa,
- (c) la relación entre los autovalores de A y U ,
- (d) la relación entre los autovectores de A y U ,
- (e) la relación entre los autoespacios de A y U .

Solución.

- (a) A es simétrica ($A^\top = U^\top U$), semi-definida positiva

$$x^\top Ax = x^\top U^\top Ux = \|Ux\|^2 \geq 0, \quad \forall x \neq 0,$$

y como U tiene autovalores no nulos, $|U| \neq 0$,

$$|A| = |U|^2 = \prod_{i=1}^n \lambda_{Ai} > 0,$$

luego $\lambda_{Ai} > 0$ y también es definida positiva.

- (b) Una matriz definida positiva tiene autovalores positivos y no es singular.
- (c) Sean los autovectores y autovalores de A , $Ae_i = \lambda_i e_i$; estos autovectores forman una base ortonormal de \mathbb{R}^n ya que A es simétrica. Sean los autovectores y autovalores de U , $Uw_i = \beta_i w_i$. Los autovalores de U^\top son los mismos que los de U , y se encuentran en su diagonal, pero sus autovectores pueden ser distintos

$$w_i^\top U^\top = \beta_i w_i^\top, \quad U^\top \tilde{w}_i = \beta_i \tilde{w}_i.$$

La forma canónica de Jordan de U es diagonal y sus autovectores también forman una base de \mathbb{R}^n , que supondremos ortonormal, por lo que en la base de los autovectores de A tenemos

$$w = \alpha e, \quad w_i = \sum_j \alpha_{ij} e_j,$$

donde α es una matriz unitaria. De esta forma

$$w_i^\top Aw_i = w_i^\top U^\top U w_i = \beta_i^2 w_i^\top w_i, \quad \beta_i^2 = \frac{w_i^\top Aw_i}{w_i^\top w_i},$$

que se puede escribir en función de los autovalores de A ,

$$w_i^\top Aw_i = \left(\sum_j \alpha_{ij} e_j^\top \right) A \left(\sum_k \alpha_{ik} e_k \right) = \sum_{jk} \alpha_{ij} \alpha_{ik} \lambda_k e_j^\top e_k = \sum_j \alpha_{ij}^2 \lambda_j,$$

$$w_i^\top w_i = \sum_j \alpha_{ij}^2, \quad \beta_i^2 = \frac{\sum_j \alpha_{ij}^2 \lambda_j}{\sum_j \alpha_{ij}^2}.$$

- (d) En cuanto a la relación entre los autovectores, lo más que podemos decir es que existe una matriz (transformación) unitaria α que relaciona éstos entre sí $w_i = \sum_j \alpha_{ij} e_j$.
- (e) Dado que cada uno de los autovectores de U y de A está relacionado mediante una transformación unitaria, sus autoespacios también están relacionados mediante la misma transformación unitaria.

22. Sea $w \in \mathbb{C}^n$ con $\|w\|_2 = 1$ y defina la matriz

$$A = I - 2 w w^*.$$

- (a) ¿ A es simétrica?, ¿es hermítica?.
- (b) ¿Cómo son sus autovalores? Demuéstrelo.
- (c) ¿Cómo son sus autovectores? Demuéstrelo.
- (d) ¿Cómo son sus filas? y, ¿columnas?
- (e) Escribe su forma normal de Schur.
- (f) ¿Se puede aplicar el método de Cholesky?, ¿por qué?

Solución.

- (a) Calculando directamente,

$$A^* = I^* - 2 (w w^*)^* = I - 2 (w^*)^* w^* = I - 2 w w^* = A,$$

observamos que A es hermítica. Si w fuera real, sería simétrica (ya que la traspuesta conjugada se reduce a la traspuesta).

- (b) Sus autovalores son reales por ser hermítica (demuéstrelo, es fácil).
- (c) Sus autovectores son linealmente independientes y ortogonales, por lo que forman una base de \mathbb{C}^n (demuéstrelo, es fácil).

(d) Además es unitaria, ya que

$$A A^* = (I - 2 w w^*)^2 = I - 4 w w^* + 4 w \underbrace{w^* w}_{\|w\|_2=1} w^* = I,$$

por lo que sus vectores fila (o columna) son ortonormales.

(e) Como A es hermítica, su forma normal de Schur es diagonal (demuéstrelo), más aún, como es unitaria, sus autovalores son iguales a la unidad (demuéstrelo).

(f) Como es hermítica y definida positiva (autovalores positivos), el algoritmo de Cholesky se puede aplicar sin ningún problema.

23. Para resolver el problema de condiciones de contorno

$$y'' + ay' + by = f(x), \quad y(x_l) = y_l, \quad y(x_r) = y_r,$$

donde a , b , y_l e y_r son constantes, se pueden usar diferencias finitas de la siguiente forma. Se define una malla $\{x_i\}$,

$$x_i = x_0 + hi, \quad h = \frac{x_r - x_l}{n}, \quad x_r = x_0, x_1, \dots, x_{n-1}, x_n = x_l,$$

se aproxima $y(x_i) \approx y_i$ y se aproximan las derivadas

$$y'(x_i) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{y(x_i + h) - y(x_i - h)}{2h} \approx \frac{y_{i+1} - y_{i-1}}{2h},$$

$$y''(x_i) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{y(x_i + h) - 2y(x_i) + y(x_i - h))}{h^2} \approx \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2},$$

dando lugar a la ecuación en diferencias

$$\frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + a \frac{y_{i+1} - y_{i-1}}{2h} + b y_i = f(x_i), \quad i = 1, 2, \dots, n-1.$$

Escribe dicha ecuación como un sistema lineal $Ax = b$ (determina a_{ij} , x_i y b_i). ¿ A es simétrica?, ¿es definida positiva? ¿Es la inversa de A una matriz tridiagonal? Realiza la factorización de Crout de dicha matriz (para n general).

Sea el problema de valores iniciales periódico

$$y'' + ay' + by = f(x), \quad \frac{d^n y(x_l)}{dx^n} = \frac{d^n y(x_r)}{dx^n}, \quad n \geq 0.$$

Aplique un método en diferencias finitas a este problema como el anteriormente descrito. ¿Qué ecuación en diferencias obtiene? Escribe dicha ecuación como un sistema lineal $Ax = b$ (determina a_{ij} , x_i y b_i). ¿ A es simétrica?, ¿es definida positiva? ¿Es la inversa

de A una matriz tridiagonal? Realiza la factorización de Crout de dicha matriz (para n general).

Solución. La ecuación en diferencias finitas

$$\frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + a \frac{y_{i+1} - y_{i-1}}{2h} + b y_i = f(x_i), \quad i = 1, 2, \dots, n-1,$$

es un sistema lineal (tridiagonal) $Ay = b$ donde

$$A = (a_{i,j}), \quad a_{i,i} = b - \frac{2}{h^2}, \quad a_{i,i\pm 1} = \frac{1}{h^2} \pm \frac{a}{2h},$$

$$b = (b_i), \quad b_i = f(x_i), \quad i = 2, \dots, n-2,$$

$$b_1 = f(x_1) - \frac{y_1}{h^2} + \frac{ay_1}{2h}, \quad b_{n-1} = f(x_{n-1}) - \frac{y_r}{h^2} - \frac{ay_r}{2h},$$

$$y = (y_i), \quad i = 1, 2, \dots, n-1.$$

La matriz A no es simétrica, salvo que $a = 0$ y tampoco es definida positiva (por ejemplo, para $a = b = 0$ es definida negativa). A es tridiagonal pero su inversa es densa.

Para resolver mediante factorización LU de Crout (U tiene diagonal unitaria) el sistema $Ax = b$ comparamos término a término el producto

$$\begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & & \vdots \\ 0 & l_{32} & l_{33} & & \\ \vdots & & & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & l_{n,n-1} & l_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & u_{23} & & \vdots \\ \vdots & 0 & 1 & & \\ & & & \ddots & u_{n-1,n-1} \\ 0 & \cdots & & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

con la matriz tridiagonal

$$\begin{pmatrix} \alpha & \beta & 0 & \cdots & 0 \\ \gamma & \alpha & \beta & & \vdots \\ 0 & \gamma & \alpha & & 0 \\ \vdots & & & \ddots & \beta \\ 0 & \cdots & 0 & \gamma & \alpha \end{pmatrix}, \quad \begin{aligned} \alpha &= b - \frac{2}{h^2}, \\ \beta &= \frac{1}{h^2} + \frac{a}{2h}, \\ \gamma &= \frac{1}{h^2} - \frac{a}{2h}, \end{aligned}$$

lo que nos da la relación de recurrencia

$$\begin{aligned}
 l_{11} &= \alpha, & u_{12} &= \beta/\alpha, \\
 l_{k,k-1} &= \gamma, & l_{kk} &= \alpha - \gamma u_{k-1,k} = \alpha - \gamma\beta/l_{k-1,k-1}, \quad k = 2, 3, \dots, n-1, \\
 & & u_{k,k+1} &= \beta/l_{kk}, \quad k = 1, 2, \dots, n-2.
 \end{aligned}$$

Una vez determinadas L y U tenemos que resolver los sistemas de ecuaciones $Lx = b$ y $Uy = x$,

$$\begin{aligned}
 x_1 &= b_1/l_{11} = b_1/\alpha, & x_k &= (b_k - \gamma x_{k-1})/l_{kk}, \quad k = 2, \dots, n-1, \\
 y_{n-1} &= x_{n-1}, & y_k &= x_k - y_{k+1}\beta/l_{kk}, \quad k = n-2, \dots, 1.
 \end{aligned}$$

Por otro lado, para la ecuación en diferencias finitas periódica identificamos $y_0 \equiv y_n$ y hacemos $y_{-1} = y_{n-1}$ e $y_{n+1} = y_1$, con lo que el sistema lineal (tridiagonal periódico) $Ay = b$ toma la forma

$$\begin{aligned}
 A &= (a_{i,j}), & a_{i,i} &= b - \frac{2}{h^2}, \quad i = 0, 1, \dots, n-1, \\
 a_{i,i+1} &= a_{n-1,0} = \frac{1}{h^2} + \frac{a}{2h}, & i &= 0, 1, \dots, n-2, \\
 a_{i,i-1} &= a_{0,n-1} = \frac{1}{h^2} - \frac{a}{2h}, & i &= 1, 1, \dots, n-1, \\
 b &= (b_i), & b_i &= f(x_i), \quad y = (y_i), \quad i = 0, \dots, n-1,
 \end{aligned}$$

La matriz A no es simétrica, salvo que $a = 0$ y tampoco es definida positiva. A es tridiagonal periódica pero su inversa es densa.

Para resolver mediante factorización LU de Crout (U tiene diagonal unitaria) el sistema $Ax = b$ comparamos término a término el producto

$$\begin{pmatrix}
 l_{00} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 l_{10} & l_{11} & 0 & & \vdots \\
 0 & l_{21} & l_{22} & & \\
 \vdots & & & \ddots & 0 \\
 0 & & & \ddots & 0 \\
 l_{n-1,0} & \cdots & l_{n-1,n-2} & l_{n-1,n-1} &
 \end{pmatrix}
 \begin{pmatrix}
 1 & u_{01} & 0 & \cdots & u_{0,n-1} \\
 0 & 1 & u_{12} & & \vdots \\
 \vdots & 0 & 1 & & \\
 & & & \ddots & \\
 \vdots & & & & 1 & u_{n-2,n-1} \\
 0 & \cdots & 0 & & 1 &
 \end{pmatrix}$$

con la matriz tridiagonal

$$\begin{pmatrix} \alpha & \beta & 0 & \cdots & \gamma \\ \gamma & \alpha & \beta & & 0 \\ 0 & \gamma & \alpha & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & & 0 \\ 0 & & & \alpha & \beta \\ \beta & 0 & \cdots & \gamma & \alpha \end{pmatrix}, \quad \begin{aligned} \alpha &= b - \frac{2}{h^2}, \\ \beta &= \frac{1}{h^2} + \frac{a}{2h}, \\ \gamma &= \frac{1}{h^2} - \frac{a}{2h}, \end{aligned}$$

lo que nos da la relación de recurrencia

$$\begin{aligned} l_{00} &= \alpha, & u_{01} &= \beta/\alpha, & u_{0,n-1} &= \gamma/\alpha, \\ l_{k,k-1} &= \gamma, & l_{kk} &= \alpha - \gamma u_{k-1,k} = \alpha - \gamma\beta/l_{k-1,k-1}, & k &= 2, 3, \dots, n-2, \\ u_{k,k+1} &= \beta/l_{kk}, & u_{k,n-1} &= -\gamma u_{k-1,n-1}/l_{kk}, & k &= 1, 2, \dots, n-2, \\ l_{n-1,0} &= \beta, & l_{n-1,k} &= -l_{n-1,k-1} u_{k-1,k}, & k &= 1, 2, \dots, n-3, \\ l_{n-1,n-2} &= \gamma - l_{n-1,n-3} u_{n-3,n-2}, & l_{n-1,n-1} &= \alpha - \sum_{k=0}^{n-2} l_{n-1,k} u_{k,n-1}, \end{aligned}$$

Una vez determinadas L y U tenemos que resolver los sistemas de ecuaciones $Lx = b$ y $Uy = x$ (hágalo).