

Universidad de Concepción
 Facultad de Ciencias Físicas y Matemáticas
 Departamento de Ingeniería Matemática
 Dr. Raimund Bürger
 Profesor Titular

Análisis Numérico II

(Código 525441)

Certamen 1 — miércoles 3 de mayo de 2017

Pauta de evaluación

Problema 1 (15 puntos).

- a) Calcular una descomposición triangular $\mathbf{PAQ} = \mathbf{LR}$, con búsqueda de pivote en la matriz restante, de la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 1 & -1 & -4 \\ 3 & 2 & 6 \end{bmatrix}. \quad (1)$$

Indicar explícitamente las matrices \mathbf{P} , \mathbf{Q} , \mathbf{L} y \mathbf{R} .

- b) Resolver el sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$, donde $\mathbf{b} = (9, -5, 1)^T$.
 c) Sean $\mathbf{e} := (1, 1, 1)^T$, $\mathbf{E} := \alpha \mathbf{e} \mathbf{e}^T$, y $\mathbf{d} := \alpha \mathbf{e}$. Decidir si $\mathbf{x}_1 := (1.1, 1.9, -0.8)^T$ es una solución aproximada (en el sentido del criterio de Prager & Oettli) compatible con el sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ (i) para $\alpha = 0.1$, (ii) para $\alpha = 0.5$.

Solución sugerida.

- a) Obtenemos la siguiente sucesión de esquemas, donde los elementos con marco corresponden a multiplicadores:

$$\begin{array}{c|ccc|c} & 1 & 2 & 3 & \\ \hline 1 & 2 & 4 & 1 & 9 \\ 2 & 1 & -1 & -4 & -5 \\ 3 & 3 & 2 & 6 & 1 \end{array} \rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & 3 & 2 & 1 & \\ \hline 3 & 6 & 2 & 3 & 1 \\ 2 & -4 & -1 & 1 & -5 \\ 1 & 1 & 4 & 2 & 9 \end{array} \rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & 3 & 2 & 1 & \\ \hline 3 & 6 & 2 & 3 & 1 \\ 2 & \boxed{-\frac{2}{3}} & \frac{1}{3} & 3 & -\frac{13}{3} \\ 1 & \boxed{\frac{1}{6}} & \frac{11}{3} & \frac{3}{2} & \frac{53}{6} \end{array}$$

$$\rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & 3 & 2 & 1 & \\ \hline 3 & 6 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & \boxed{\frac{1}{6}} & \frac{11}{3} & \frac{3}{2} & \frac{53}{6} \\ 2 & \boxed{-\frac{2}{3}} & \frac{1}{3} & 3 & -\frac{13}{3} \end{array} \rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & 3 & 2 & 1 & \\ \hline 3 & 6 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & \boxed{\frac{1}{6}} & \frac{11}{3} & \frac{3}{2} & \frac{53}{6} \\ 2 & \boxed{-\frac{2}{3}} & \boxed{\frac{1}{11}} & \frac{63}{22} & \frac{-113}{22} \end{array},$$

7 puntos

lo que implica que

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{6} & 1 & 0 \\ -\frac{2}{3} & \frac{1}{11} & 1 \end{bmatrix}, \mathbf{R} = \begin{bmatrix} 6 & 2 & 3 \\ 0 & \frac{11}{3} & \frac{3}{2} \\ 0 & 0 & \frac{63}{22} \end{bmatrix}.$$

2 puntos

- b) Aprovechando la transformacion de la columna \mathbf{b} realizada en los esquemas obtenemos facilmente

$$\mathbf{x} = \left(-\frac{113}{63}, \frac{22}{7}, \frac{1}{63} \right)^T \approx (-1.7937, 3.1429, 0.0159)^T.$$

3 puntos

- c) De acuerdo al criterio de Prager & Oettli, calculamos

$$|\mathbf{A}\mathbf{x}_1 - \mathbf{b}| = \begin{pmatrix} 0 \\ 7.4 \\ 1.3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{E}|\mathbf{x}_1| + \mathbf{d} = (4.8; 4.8; 4.8)$$

Observamos que

$$|\mathbf{A}\mathbf{x}_1 - \mathbf{b}| > \alpha(\mathbf{E}|\mathbf{x}_1| + \mathbf{d}) \quad (2)$$

para $\alpha = 0.1$ y $\alpha = 0.5$, es decir para ambos valores de α , el vector \mathbf{x}_1 no es una solución aproximada compatibles (en el sentido del criterio de Prager & Oettli).

3 puntos

Problema 2 (10 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} := \begin{bmatrix} 5 & -2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}.$$

- Demostrar que \mathbf{A} es invertible sin calcular $\det \mathbf{A}$.
- Determinar una cota superior para $\text{cond}_{\|\cdot\|}(\mathbf{A})$ en una norma $\|\cdot\|$ apropiada *sin* invertir \mathbf{A} o calcular $\det \mathbf{A}$.
- Además consideramos

$$\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 12 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \tilde{\mathbf{b}} = \begin{pmatrix} 2.1 \\ 11.8 \\ 4.7 \end{pmatrix}, \quad \tilde{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} 5.1 & -2.1 & 1.05 \\ 2.1 & 3.9 & 2.05 \\ 0.05 & 1 & 3.1 \end{bmatrix}.$$

Los vectores \mathbf{x} y $\tilde{\mathbf{x}}$ sean la solución de $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ y $\tilde{\mathbf{A}}\tilde{\mathbf{x}} = \tilde{\mathbf{b}}$, respectivamente. Determinar una cota superior (la mejor posible) para $\|\mathbf{x} - \tilde{\mathbf{x}}\|/\|\mathbf{x}\|$ sin calcular \mathbf{x} o $\tilde{\mathbf{x}}$.

Solución sugerida.

- a) Como $|\alpha_{11}| = 5 > |\alpha_{12}| + |\alpha_{13}| = 3$, $|\alpha_{22}| = 4 = |\alpha_{21}| + |\alpha_{23}|$ y $|\alpha_{33}| = 3 > |\alpha_{31}| + |\alpha_{32}| = 1$ y además hay sólo una entrada nula (lo que evidencia que el grafo dirigido $\mathcal{G}(\mathbf{A})$ es conexo), observamos que \mathbf{A} es irreduciblemente diagonal dominante y por lo tanto invertible (Teorema 4.4).

2 puntos

- b) Podemos escribir $\mathbf{A} = \mathbf{D}(\mathbf{I} - \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B})$, donde

$$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 & -\frac{2}{5} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 \end{bmatrix}.$$

Observamos que

$$\|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}\|_{\infty} = 1, \quad \|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}\|_1 = \frac{11}{15} = 0.7\bar{3} < 1.$$

Notar que esto implica que $\mathbf{I} - \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}$ es invertible (respuesta alternativa a la parte (a)) Como

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}\|_1 &= 7, \quad \|\mathbf{D}^{-1}\|_1 = \frac{1}{3}, \\ \|(\mathbf{I} - \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B})^{-1}\|_1 &\leq \frac{1}{1 - \|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}\|_1} = \frac{1}{1 - \frac{11}{15}} = \frac{15}{4} = 3.75, \end{aligned}$$

donde utilizamos el Teorema 3.7, obtenemos

$$\begin{aligned} \text{cond}_{\|\cdot\|_1}(\mathbf{A}) &= \|\mathbf{A}\|_1 \|\mathbf{A}^{-1}\|_1 \leq \|\mathbf{A}\|_1 \|\mathbf{D}^{-1}\|_1 \|(\mathbf{I} - \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B})^{-1}\|_1 \\ &\leq 7 \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{15}{4} = \frac{35}{4} = 8.75. \end{aligned}$$

4 puntos

- c) Aquí obtenemos

$$\|\mathbf{b}\|_1 = 19, \quad \|\tilde{\mathbf{b}} - \mathbf{b}\|_1 = 0.6, \quad \|\tilde{\mathbf{A}} - \mathbf{A}\| = \left\| \begin{bmatrix} 0.1 & -0.1 & 0.05 \\ 0.1 & -0.1 & 0.05 \\ 0.05 & 0 & 0.1 \end{bmatrix} \right\|_1 = 0.25$$

y por lo tanto de acuerdo al Teorema 3.8

$$\begin{aligned} \frac{\|\tilde{\mathbf{x}} - \mathbf{x}\|_1}{\|\mathbf{x}\|_1} &\leq \text{cond}_{\|\cdot\|_1}(\mathbf{A}) \left(\frac{\|\tilde{\mathbf{b}} - \mathbf{b}\|_1}{\|\mathbf{b}\|_1} + \frac{\|\tilde{\mathbf{A}} - \mathbf{A}\|_1}{\|\mathbf{A}\|_1} \right) \frac{1}{1 - \text{cond}_{\|\cdot\|_1}(\mathbf{A}) \frac{\|\tilde{\mathbf{A}} - \mathbf{A}\|_1}{\|\mathbf{A}\|_1}} \\ &\leq 8.75 \cdot \left(\frac{0.6}{19} + \frac{0.25}{7} \right) \frac{1}{1 - 8.75 \cdot \frac{0.25}{7}} = 0.8565. \end{aligned}$$

4 puntos

Problema 3 (10 puntos).

- a) Sea $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ con $m > n$. Demostrar o refutar: $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$ es singular.
b) Calcular la descomposición en valores singulares

$$\mathbf{A} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \Sigma \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{V}^*, \quad \mathbf{U}, \mathbf{V} \text{ unitarias,}$$

para

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}.$$

- c) Calcular la pseudo-inversa de Moore-Penrose \mathbf{A}^+ de \mathbf{A} .

Solución sugerida.

- a) La afirmación es correcta. Sea $\mathbf{A} = (\alpha_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ con $m > n$, y sean $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \in \mathbb{R}^m$ las columnas de \mathbf{A} . Entonces la matriz $\mathbf{A}\mathbf{A}^* \in \mathbb{R}^{m \times m}$ está dada por

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n \alpha_{1,i} \mathbf{a}_i & \sum_{i=1}^n \alpha_{2,i} \mathbf{a}_i & \cdots & \sum_{i=1}^n \alpha_{m,i} \mathbf{a}_i \end{bmatrix}$$

Como cada una de las m columnas de $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$ es una combinación lineal de los $n < m$ vectores $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$, las columnas de $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$ son linealmente dependientes, por lo tanto $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$ es singular.

3 puntos

- b) Calculamos

$$\mathbf{A}^* \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 6 & -2 \\ -2 & 3 \end{bmatrix}.$$

El polinomio característico $p(\lambda) = (6 - \lambda)(3 - \lambda) - 4$ posee los ceros $\lambda_1 = 7 = \sigma_1^2$, $\lambda_2 = 2 = \sigma_2^2$. Los vectores propios correspondientes son

$$\mathbf{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix},$$

luego la matriz \mathbf{V} viene dada por

$$\mathbf{V} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}.$$

Para calcular las primeras dos columnas \mathbf{u}_1 y \mathbf{u}_2 de \mathbf{U} usamos que

$$\mathbf{A}\mathbf{V} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 3 \\ 5 & 0 \end{bmatrix} \stackrel{!}{=} [\sigma_1 \mathbf{u}_1 \quad \sigma_2 \mathbf{u}_2] = [\sqrt{7} \mathbf{u}_1 \quad \sqrt{2} \mathbf{u}_2],$$

lo que implica

$$\mathbf{u}_1 = \frac{1}{\sqrt{35}} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Para determinar la tercera columna de \mathbf{U} conviene calcular

$$\mathbf{u}_3 = \mathbf{u}_1 \times \mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sqrt{350}} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{350}} \begin{pmatrix} -15 \\ -5 \\ 10 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{14}} \begin{pmatrix} -3 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Así obtenemos

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} \frac{3}{\sqrt{35}} & -\frac{1}{\sqrt{10}} & -\frac{3}{\sqrt{14}} \\ \frac{1}{\sqrt{35}} & \frac{3}{\sqrt{10}} & -\frac{1}{\sqrt{14}} \\ \frac{5}{\sqrt{35}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{14}} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{\Sigma} = \begin{bmatrix} \sqrt{7} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{V} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

o aproximadamente

$$\mathbf{U} \approx \begin{bmatrix} 0.5071 & -0.3162 & -0.8018 \\ 0.1690 & 0.9487 & -0.2673 \\ 0.8452 & 0 & 0.5345 \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{\Sigma} \approx \begin{bmatrix} 2.6458 & 0 \\ 0 & 1.4142 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{V} \approx \begin{bmatrix} 0.8944 & 0.4472 \\ -0.4472 & 0.8944 \end{bmatrix}.$$

4 puntos

- c) A partir de una decomposición en valores singulares dada, podemos calcular la pseudo-inversa de Moore-Penrose como

$$\mathbf{A}^+ = \mathbf{V} \begin{bmatrix} \mathbf{\Sigma}^+ & \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{U}^*, \quad \mathbf{\Sigma}^+ := \text{diag}(\sigma_1^+, \dots, \sigma_n^+), \quad \sigma_i^+ := \begin{cases} 1/\sigma_i & \text{si } \sigma_i > 0, \\ 0 & \text{si } \sigma_i = 0. \end{cases}$$

Con

$$\begin{bmatrix} \mathbf{\Sigma}^+ & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{7} & 0 & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{2} & 0 \end{bmatrix}$$

y las matrices \mathbf{U} y \mathbf{V} definidas arriba obtenemos

$$\mathbf{A}^+ = \frac{1}{14} \begin{bmatrix} 1 & 5 & 4 \\ -4 & 8 & -2 \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 0.0714 & 0.3571 & 0.2857 \\ -0.2857 & 0.5714 & -0.1429 \end{bmatrix}.$$

3 puntos

Problema 4 (15 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{bmatrix}.$$

- a) Demostrar que el método de Jacobi converge a la solución de $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ para $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^3$ y vectores iniciales $\mathbf{x}_{i,0} \in \mathbb{R}^3$ arbitrarios. Aviso: utilizar que si $\mathbf{A} = \mathbf{D} - \mathbf{L} - \mathbf{U}$, donde \mathbf{D} es la diagonal de \mathbf{A} , entonces este método está dado por la fórmula de iteración

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{B}\mathbf{x}_k + \mathbf{D}^{-1}\mathbf{b}, \quad \mathbf{B} := \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U}).$$

Acotar $r_\sigma(\mathbf{B})$.

- b) Utilizando el vector inicial $\mathbf{x}_{i,0} = (0, 0, 0)^T$, calcular una nueva aproximación de la solución de $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ para $\mathbf{b} = (3, 4, 5)^T$, utilizando los métodos de Jacobi, de Gauss-Seidel, y SOR con $\omega = 1.5$.
- c) Determinar la matriz \mathbf{L} triangular inferior de la descomposición de Cholesky $\mathbf{A} = \mathbf{LL}^T$. Utilizando la descomposición de Cholesky determinar la solución exacta de $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$. Indicar todos los pasos intermedios.

Solución sugerida.

- a) Como \mathbf{A} es estrictamente diagonal dominante, el método de Jacobi converge. Para

$$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{L} + \mathbf{U} = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

obtenemos

$$\mathbf{D}^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{5} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U}) = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ \frac{2}{5} & 0 & -\frac{1}{5} \\ -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & 0 \end{bmatrix}.$$

Aquí obtenemos las normas

$$\|\mathbf{B}\|_\infty = \max\left\{\frac{3}{4}, \frac{3}{5}, \frac{2}{3}\right\} = \frac{3}{4}, \quad \|\mathbf{B}\|_1 = \max\left\{\frac{11}{15}, \frac{5}{6}, \frac{9}{20}\right\} = \frac{5}{6}.$$

Como $r_\sigma(\mathbf{B}) \leq \min\{\|\mathbf{B}\|_\infty, \|\mathbf{B}\|_1\}$, concluimos que $r_\sigma(\mathbf{B}) \leq 3/4$.

3 puntos

- b) A partir de $\mathbf{x}_0 = (0, 0, 0)^T$ el método de Jacobi

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U})\mathbf{x}_k + \mathbf{D}^{-1}\mathbf{b}$$

o en componentes (donde $\mathbf{A} = (\alpha_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$, $\mathbf{b} = (\beta_1, \dots, \beta_n)^T$ y $\mathbf{x}_k = (\xi_{1,k}, \dots, \xi_{n,k})^T$)

$$\xi_{i,k+1} = \xi_{i,k} + \frac{1}{\alpha_{ii}} \left(- \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} \xi_{j,k} + \beta_i \right),$$

$$i = 1, \dots, n, \quad k \in \mathbb{N}_0,$$

produce los vectores (se informan algunos para ilustrar el método)

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 0.75 \\ 0.8 \\ 1.\bar{6} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 0.7\bar{3} \\ 0.7\bar{6} \\ 1.15 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 0.8458 \\ 0.8633 \\ 1.1667 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 0.8900 \\ 0.9050 \\ 1.0969 \end{pmatrix}.$$

2 puntos

Para el método de Gauss-Seidel,

$$\mathbf{x}_{k+1} = (\mathbf{D} - \mathbf{L})^{-1} \mathbf{U} \mathbf{x}_k + (\mathbf{D} - \mathbf{L})^{-1} \mathbf{b}$$

o en componentes (donde $\mathbf{A} = (\alpha_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$, $\mathbf{b} = (\beta_1, \dots, \beta_n)^T$ y $\mathbf{x}_k = (\xi_{1,k}, \dots, \xi_{n,k})^T$)

$$\xi_{i,k+1} = \xi_{i,k} + \frac{1}{\alpha_{ii}} \left(- \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} \xi_{j,k+1} - \sum_{j=i}^n \alpha_{ij} \xi_{j,k} + \beta_i \right),$$
$$i = 1, \dots, n, \quad k \in \mathbb{N}_0,$$

obtenemos los vectores

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 0.75 \\ 1.1 \\ 1.05 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 \approx \begin{pmatrix} 1.0375 \\ 1.0050 \\ 0.9858 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 1.0060 \\ 1.0053 \\ 0.9962 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_4 \approx \begin{pmatrix} 1.0036 \\ 1.0022 \\ 0.9981 \end{pmatrix}.$$

2 puntos

Para el método SOR, descrito por

$$\mathbf{x}_{k+1} = (\mathbf{D} - \omega \mathbf{L})^{-1} ((1 - \omega) \mathbf{D} + \omega \mathbf{U}) \mathbf{x}_k + \omega (\mathbf{D} - \omega \mathbf{L})^{-1} \mathbf{b}$$

o en componentes

$$\xi_{i,k+1} = \xi_{i,k} + \frac{\omega}{\alpha_{ii}} \left(- \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} \xi_{j,k+1} - \sum_{j=i}^n \alpha_{ij} \xi_{j,k} + \beta_i \right),$$
$$i = 1, \dots, n, \quad k \in \mathbb{N}_0$$

obtenemos los vectores

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1.125 \\ 1.875 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 \approx \begin{pmatrix} 1.5938 \\ 0.9188 \\ 0.7437 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 0.7383 \\ 0.9605 \\ 1.2787 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_4 \approx \begin{pmatrix} 0.9967 \\ 0.9341 \\ 0.8952 \end{pmatrix}.$$

2 puntos

c) Suponiendo que $\mathbf{L} = (l_{ij})_{1 \leq i, j \leq 3}$, obtenemos

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & & \\ l_{21} & l_{22} & \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_{11} & l_{21} & l_{31} \\ & l_{22} & l_{32} \\ & & l_{33} \end{bmatrix} = \mathbf{L} \mathbf{L}^T,$$

lo que nos permite calcular sucesivamente

$$l_{11}^2 = 4 \Rightarrow l_{11} = 2;$$

$$l_{11} l_{21} = -2 \Rightarrow l_{21} = \frac{-2}{l_{11}} = -1;$$

$$l_{11} l_{31} = 1 \Rightarrow l_{31} = \frac{1}{l_{11}} = \frac{1}{2};$$

$$l_{21}^2 + l_{22}^2 = 5 \Rightarrow l_{22} = \sqrt{5 - l_{21}^2} = 2;$$

$$l_{21}l_{31} + l_{22}l_{32} = 1 \Rightarrow l_{32} = \frac{1 - l_{21}l_{31}}{l_{22}} = \frac{1 - (-1) \cdot \frac{1}{2}}{2} = \frac{3}{4};$$

$$l_{31}^2 + l_{32}^2 + l_{33}^2 = 3 \Rightarrow l_{33} = \sqrt{3 - l_{31}^2 - l_{32}^2} = \sqrt{3 - \frac{1}{4} - \frac{9}{16}} = \frac{\sqrt{35}}{4} \approx 1.4790,$$

es decir

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{3}{4} & \frac{\sqrt{35}}{4} \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ 0.5 & 0.75 & 1.4790 \end{bmatrix}.$$

4 puntos

Para resolver $\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \Leftrightarrow \mathbf{LL}^T \mathbf{x} = \mathbf{b}$ se resuelve primero el sistema $\mathbf{Ly} = \mathbf{b}$, lo cual entrega $\mathbf{y} = (1.5, 2.75, 1.4790)^T$; luego resolvemos $\mathbf{L}^T \mathbf{x} = \mathbf{y}$ obteniendo $\mathbf{x} = (1, 1, 1)^T$.

2 puntos

Problema 5 (10 puntos). Resolver el problema de aproximación

$$\sum_{i=1}^m (y_i - (\alpha_0^* \varphi_0(t_i) + \alpha_1^* \varphi_1(t_i) + \alpha_2^* \varphi_2(t_i)))^2 = \min_{\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2} \sum_{i=1}^m (y_i - (\alpha_0 \varphi_0(t_i) + \alpha_1 \varphi_1(t_i) + \alpha_2 \varphi_2(t_i)))^2$$

para los datos

i	1	2	3	4
t_i	-1	0	1	2
y_i	2	-1	1	3

para $\varphi_i(t) = t^i$, $i = 0, 1, 2$, transformando la matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{4 \times 3}$ a forma triangular superior mediante la transformación de Householder.

Solución sugerida. Se está buscando la solución $\mathbf{x}^* = (\alpha_0^*, \alpha_1^*, \alpha_2^*)^T$ del problema

$$\|\mathbf{Ax}^* - \mathbf{b}\|_2^2 = \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3} \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2^2,$$

donde

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

1 punto

Aquí calculamos sucesivamente

(1)

$$\tilde{\mathbf{a}}_1^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad |\alpha_{11}^{(1)}| = 1, \quad \|\mathbf{a}_2^{(1)}\|_2 = 2, \quad \beta = \frac{1}{2(1+2)} = \frac{1}{6},$$

$$\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a}_1^{(2)} = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{a}_2^{(2)} = \mathbf{a}_2^{(1)} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{a}_2^{(1)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} - \frac{1}{6} \cdot 0 \cdot \hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{a}_2^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{a}_2^{(2)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -3 \\ -4/3 \\ -1/3 \\ 8/3 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{b}^{(2)} = \mathbf{b}^{(1)} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{b}^{(1)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{3}{2} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5/2 \\ -5/2 \\ -1/2 \\ 3/2 \end{pmatrix}.$$

3 puntos

(2)

$$\tilde{\mathbf{a}}_2^{(2)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \|\tilde{\mathbf{a}}_2^{(2)}\| = \sqrt{5}, \quad \beta = \frac{1}{\sqrt{5}(0 + \sqrt{5})} = \frac{1}{5},$$

$$\hat{\mathbf{w}}_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a}_2^{(3)} = \begin{pmatrix} -\sqrt{5} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{a}_3^{(3)} = \tilde{\mathbf{a}}_3^{(2)} - \frac{1}{5}(\hat{\mathbf{w}}_2^T \tilde{\mathbf{a}}_3^{(2)})\hat{\mathbf{w}}_2$$

$$= \begin{pmatrix} -4/3 \\ -1/3 \\ 8/3 \end{pmatrix} - \frac{1}{5} \left(-\frac{4}{3}\sqrt{5} + 5 \right) \begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\sqrt{5} \\ \frac{4}{15}\sqrt{5} - \frac{4}{3} \\ \frac{2}{3} + \frac{8}{15}\sqrt{5} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{b}^{(3)} = \tilde{\mathbf{b}}^{(2)} - \frac{1}{5}(\hat{\mathbf{w}}_2^T \tilde{\mathbf{b}}^{(2)})\hat{\mathbf{w}}_2 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}\sqrt{5} \\ \frac{1}{2}\sqrt{5} - 1 \\ \sqrt{5} + \frac{1}{2} \end{pmatrix},$$

2 puntos

(3)

$$\tilde{\mathbf{a}}_3^{(3)} = \begin{pmatrix} \frac{4}{15}\sqrt{5} - \frac{1}{3} \\ \frac{8}{15}\sqrt{5} + \frac{2}{3} \end{pmatrix}, \quad \|\tilde{\mathbf{a}}_3^{(3)}\|_2 = 2, \quad \beta = \frac{1}{\frac{20}{3} - \frac{8}{15}\sqrt{5}},$$

$$\hat{\mathbf{w}}_3 = \begin{pmatrix} -\frac{10}{3} + \frac{4}{15}\sqrt{5} \\ \frac{2}{3} + \frac{8}{15}\sqrt{5} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a}_3^{(4)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{b}^{(4)} = \tilde{\mathbf{b}}^{(3)} - \frac{1}{\frac{20}{3} - \frac{8}{15}\sqrt{5}}(\hat{\mathbf{w}}_3^T \tilde{\mathbf{b}}^{(3)})\hat{\mathbf{w}}_3 = \begin{pmatrix} \frac{5}{2} \\ \frac{1}{2}\sqrt{5} \end{pmatrix}.$$

2 puntos

De acuerdo a la información generada, el vector \mathbf{x}^* es la solución del sistema

$$\begin{bmatrix} -2 & -1 & -3 \\ 0 & -\sqrt{5} & -\sqrt{5} \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_0^* \\ \alpha_1^* \\ \alpha_2^* \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{5}{2} \\ -\frac{1}{2}\sqrt{5} \\ \frac{5}{2} \end{pmatrix},$$

con la solución

$$\alpha_2^* = \frac{5}{4}, \quad \alpha_1^* = \frac{1}{2} - \alpha_2^* = -\frac{3}{4}, \quad \alpha_0^* = \frac{1}{2} \left(\frac{5}{2} - \alpha_1^* - 3\alpha_2^* \right) = -\frac{1}{4}.$$

2 puntos