

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 6 de mayo de 2015

Problema 1 (14 puntos).

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

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 4 & 8 \\ 0 & -1 & -4 \\ 3 & 2 & 6 \end{bmatrix}. \quad (1)$$

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

- b) Resolver el sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$, donde $\mathbf{b} = (8, -2, 8)^T$.
 c) Sean $\mathbf{e} := (1, 1, 1)^T$, $\mathbf{E} := \alpha \mathbf{ee}^T$, y $\mathbf{d} := \alpha \mathbf{e}$. Decidir si los siguientes vectores son 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 $\alpha = 0.5$:

$$\mathbf{x}_1 := \begin{pmatrix} 1.9 \\ -2.1 \\ 0.9 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 := \begin{pmatrix} 1.5 \\ -2.5 \\ 1.5 \end{pmatrix}.$$

Solución sugerida.

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

$$\begin{array}{c}
 \left| \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 8 \\ 1 & 4 & 4 & 8 \\ 2 & 0 & -1 & -4 \\ 3 & 3 & 2 & 6 \end{array} \right| \xrightarrow{\quad} \left| \begin{array}{ccc|c} 1 & 8 & 4 & 8 \\ 2 & -4 & -1 & -2 \\ 3 & 6 & 2 & 3 \end{array} \right| \\
 \left| \begin{array}{ccc|c} 1 & 8 & 4 & 8 \\ \hline 2 & \boxed{-\frac{1}{2}} & 1 & 2 \\ 3 & \boxed{\frac{3}{4}} & -1 & 0 \end{array} \right| \xrightarrow{\quad} \left| \begin{array}{ccc|c} 1 & 8 & 4 & 8 \\ 2 & \boxed{-\frac{1}{2}} & 2 & 1 \\ 3 & \boxed{\frac{3}{4}} & \boxed{0} & -1 \end{array} \right|_2
 \end{array}$$

5 puntos

lo que implica que

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \\ \frac{3}{4} & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{R} = \begin{bmatrix} 8 & 4 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}.$$

2 puntos

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

$$\mathbf{x} = (2, -2, 1)^T.$$

3 puntos

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

$$|\mathbf{A}\mathbf{x}_1 - \mathbf{b}| = \begin{pmatrix} 1.6 \\ 0.5 \\ 1.1 \end{pmatrix}, \quad |\mathbf{A}\mathbf{x}_2 - \mathbf{b}| = \begin{pmatrix} 0 \\ 1.5 \\ 0.5 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{E}|\mathbf{x}_1| + \mathbf{d} = \begin{pmatrix} 5.9 \\ 5.9 \\ 5.9 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{E}|\mathbf{x}_2| + \mathbf{d} = \begin{pmatrix} 6.5 \\ 6.5 \\ 6.5 \end{pmatrix}.$$

Observamos que

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

para $i = 1, 2$ para $\alpha = 0.5$, es decir para este valor de α tanto \mathbf{x}_1 como \mathbf{x}_2 son soluciones aproximadas compatibles (en el sentido del criterio de Prager & Oettli), pero que la desigualdad (2) no es válida para $\alpha = 0.1$ en ningún de los casos (se viola en la primera y tercera componente para \mathbf{x}_1 y en la segunda para \mathbf{x}_2), por lo tanto tanto \mathbf{x}_1 como \mathbf{x}_2 no son soluciones aproximadas compatibles para $\alpha = 0.1$.

4 puntos

Problema 2 (10 puntos).

- a) Se consideran las matrices \mathbf{A} y \mathbf{E} y los vectores \mathbf{b} y \mathbf{d} dados por

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 10 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} -9 \\ 99 \end{pmatrix}; \quad \mathbf{E} = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{d} = \begin{pmatrix} 0.1 \\ 0.1 \end{pmatrix}.$$

Analizar si respecto al par (\mathbf{E}, \mathbf{d}) , los siguientes vectores son una solución aproximada compatible con el sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ en el sentido del criterio de Prager & Oettli:

$$\mathbf{x}_1 := (1.2, 10.1)^T, \quad \mathbf{x}_2 := (1, 10.2)^T.$$

- b) Supongamos que un sistema $\mathbf{By} = \mathbf{c}$ posee una solución única \mathbf{y}^* . Sean \mathbf{y}_1 e \mathbf{y}_2 vectores tales que

$$\|\mathbf{y}_1 - \mathbf{y}^*\|_2 < \|\mathbf{y}_2 - \mathbf{y}^*\|_2, \quad (3)$$

es decir \mathbf{y}_2 está más lejos de \mathbf{y}^* que \mathbf{y}_1 . Supongamos, además, que \mathbf{y}_2 es una solución aproximada compatible con $\mathbf{B}\mathbf{y} = \mathbf{c}$ para algún par (\mathbf{E}, \mathbf{d}) . ¿Se puede concluir que en virtud de (3), igualmente \mathbf{y}_1 será una solución aproximada compatible con $\mathbf{B}\mathbf{y} = \mathbf{c}$ para el mismo par (\mathbf{E}, \mathbf{d}) ? Fundamente su respuesta (demostración o contraejemplo).

Solución sugerida.

a) Se obtiene

$$|\mathbf{b} - \mathbf{Ax}_1| = \begin{pmatrix} 0.1 \\ 0.8 \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} 1.23 \\ 1.23 \end{pmatrix} = \mathbf{E}|\mathbf{x}_1| + \mathbf{d},$$

$$|\mathbf{b} - \mathbf{Ax}_2| = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 2 \end{pmatrix} \not\leq \begin{pmatrix} 1.22 \\ 1.22 \end{pmatrix} = \mathbf{E}|\mathbf{x}_2| + \mathbf{d},$$

por lo tanto \mathbf{x}_1 es una solución aproximada compatible con el sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ en el sentido del criterio de Prager & Oettli (con respecto a la matriz \mathbf{E} y el vector \mathbf{d}), pero \mathbf{x}_2 no lo es. 6 puntos

b) La afirmación es falsa. Efectivamente, el contraejemplo está dado por (a). Sea $\mathbf{B} = \mathbf{A}$ y $\mathbf{c} = \mathbf{b}$, entonces $\mathbf{y}^* = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b} = (1, 10)^T$. Para $\mathbf{y}_1 = \mathbf{x}_2$ y $\mathbf{y}_2 = \mathbf{x}_1$ calculamos

$$\|\mathbf{y}_1 - \mathbf{y}^*\|_2 = \left\| \begin{pmatrix} 0 \\ 0.2 \end{pmatrix} \right\| = 0.2 < \|\mathbf{y}_2 - \mathbf{y}^*\|_2 = \left\| \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.1 \end{pmatrix} \right\| = \sqrt{0.05} \approx 0.2236,$$

pero $\mathbf{y}_2 = \mathbf{x}_1$ es una solución aproximada compatible (respecto a la matriz \mathbf{E} y el vector \mathbf{d} dados en (a)) e $\mathbf{y}_1 = \mathbf{x}_2$ no lo es. 4 puntos

Problema 3 (10 puntos). Se considera la matriz

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

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

$$\|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}\|_\infty = 1, \quad \|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{B}\|_1 = \frac{11}{15} = 0.73 < 1.$$

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

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

donde utilizamos el Teorema 3.7, obtenemos

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

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 4 (14 puntos). Se considera la matriz

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

- 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 $\mathbf{b} = (10, -3, 7)^T$, 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 $|\alpha_{11}| = 4 = |\alpha_{12}| + |\alpha_{13}|$, $|\alpha_{22}| = 5 > |\alpha_{21}| + |\alpha_{23}| = 3$ y $|\alpha_{33}| = 3 = |\alpha_{31}| + |\alpha_{32}|$ y además ninguna entrada es 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). Para

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

obtenemos

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

Desafortunadamente $\|\mathbf{B}\|_\infty = 1$ e incluso $\|\mathbf{B}\|_1 = \frac{16}{15} > 1$, es decir no podemos estimar $r_\sigma(\mathbf{B})$ mediante normas fáciles de evaluar. Calculemos el polinomio característico de \mathbf{B} :

$$\begin{aligned} \det(\mathbf{B} - \lambda \mathbf{I}) &= \begin{vmatrix} -\lambda & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{2}{5} & -\lambda & -\frac{1}{2} \\ -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} & -\lambda \end{vmatrix} \\ &= -\lambda \left(\lambda^2 + \frac{1}{15} \right) - \frac{2}{5} \left(-\frac{\lambda}{2} + \frac{1}{6} \right) - \frac{2}{3} \left(-\frac{1}{10} - \frac{\lambda}{2} \right) \\ &= -\lambda \left(\lambda^2 - \frac{7}{15} \right), \end{aligned}$$

luego

$$r_\sigma(\mathbf{B}) = \sqrt{\frac{7}{15}} \approx 0.6831.$$

3 puntos

- b) A partir de $\mathbf{x}_0 = (0, 0, 0)^T$ el método de Jacobi produce los vectores (se informan algunos para ilustrar el método)

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_1 &= \begin{pmatrix} 2.5 \\ -0.6 \\ 2.\bar{3} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1.0\bar{3} \\ -0.0\bar{6} \\ 0.4\bar{6} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 = \begin{pmatrix} 2.2\bar{3} \\ -0.28 \\ 1.6\bar{2} \end{pmatrix}, \\ \mathbf{x}_4 &\approx \begin{pmatrix} 1.5489 \\ -0.0311 \\ 0.7511 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_5 \approx \begin{pmatrix} 2.1089 \\ -0.1307 \\ 1.2904 \end{pmatrix}.\end{aligned}$$

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 $\mathbf{x}_k = (\xi_{1,k}, \dots, \xi_{n,k})^T$)

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

obtenemos los vectores

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_1 &= \begin{pmatrix} 2.5 \\ 0.4 \\ 0.5\bar{3} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 \approx \begin{pmatrix} 2.4\bar{3} \\ 0.2\bar{6} \\ 0.6\bar{2} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 2.3222 \\ 0.2044 \\ 0.7170 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{x}_4 &\approx \begin{pmatrix} 2.2437 \\ 0.1541 \\ 0.7862 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_5 \approx \begin{pmatrix} 2.1840 \\ 0.1163 \\ 0.8386 \end{pmatrix}.\end{aligned}$$

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

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

obtenemos los vectores

$$\begin{aligned}\mathbf{x}_1 &= \begin{pmatrix} 3.75 \\ 1.35 \\ -0.925 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 \approx \begin{pmatrix} 3.5812 \\ 0.8513 \\ -0.0444 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 \approx \begin{pmatrix} 2.6311 \\ 0.2663 \\ 0.7579 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{x}_4 &\approx \begin{pmatrix} 2.0658 \\ -0.0211 \\ 1.0658 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_5 \approx \begin{pmatrix} 1.9019 \\ -0.0680 \\ 1.0992 \end{pmatrix}.\end{aligned}$$

6 puntos

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

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

lo que nos permite calcular sucesivamente

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

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

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

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

$$l_{21}l_{31} + l_{22}l_{32} = 1 \Rightarrow l_{32} = \frac{1 - l_{21}l_{31}}{l_{22}} = 1;$$

$$l_{31}^2 + l_{32}^2 + l_{33}^2 = 3 \Rightarrow l_{33} = \sqrt{3 - l_{31}^2 - l_{32}^2} = 1,$$

es decir

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

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 $\mathbf{y} = (5, 1, 1)^T$; luego resolvemos $\mathbf{L}^T\mathbf{x} = \mathbf{y}$ obteniendo $\mathbf{x} = (2, 0, 1)^T$.

5 puntos

Problema 5 (12 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)

$$\begin{aligned} \tilde{\mathbf{a}}_1^{(1)} &= \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad |\alpha_{11}^{(1)}| = 1, \quad \|\mathbf{a}_2^{(1)}\|_2 = 2, \quad \beta = \frac{1}{2(1+2)} = \frac{1}{6}, \\ \hat{\mathbf{w}}_1 &= \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a}_1^{(2)} = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{a}_2^{(2)} &= \mathbf{a}_2^{(1)} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{a}_2^{(1)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} - \frac{1}{6} \cdot 0 \cdot \hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{a}_2^{(3)} &= \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{a}_2^{(1)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} -3 \\ -4/3 \\ -1/3 \\ 8/3 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{b}^{(2)} &= \mathbf{b}^{(1)} - \frac{1}{6}(\hat{\mathbf{w}}_1^T \mathbf{b}^{(1)})\hat{\mathbf{w}}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{3}{2} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5/2 \\ -5/2 \\ -1/2 \\ 3/2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

4 puntos

(2)

$$\begin{aligned} \tilde{\mathbf{a}}_2^{(2)} &= \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \|\tilde{\mathbf{a}}_2^{(2)}\| = \sqrt{5}, \quad \beta = \frac{1}{\sqrt{5}(0 + \sqrt{5})} = \frac{1}{5}, \\ \hat{\mathbf{w}}_2 &= \begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{a}_2^{(3)} = \begin{pmatrix} -\sqrt{5} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \\ \mathbf{a}_3^{(3)} &= \tilde{\mathbf{a}}_3^{(2)} - \frac{1}{5}(\hat{\mathbf{w}}_2^T \tilde{\mathbf{a}}_3^{(2)})\hat{\mathbf{w}}_2 \end{aligned}$$

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

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

3 puntos

(3)

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

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

$$\mathbf{b}^{(4)} = \tilde{\mathbf{b}}^{(3)} - \frac{1}{\frac{20}{3} - \frac{8}{15}\sqrt{5}} (\hat{\mathbf{w}}_2^T \tilde{\mathbf{b}}^{(3)}) \hat{\mathbf{w}}_2 = \begin{pmatrix} \frac{5}{2} \\ \frac{1}{2}\sqrt{5} \\ \frac{5}{2} \end{pmatrix}.$$

3 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

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

1 punto