

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

# Análisis Numérico II

(Código 525441)

**Certamen 2 — lunes 8 de junio de 2015**

**Problema 1** (12 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & -3 & 4 \\ -3 & 17 & 2 \\ 4 & 2 & 20 \end{bmatrix}.$$

- a) Transformar  $\mathbf{A}$  a forma tridiagonal y aplicar el método de bisección para demostrar que  $\mathbf{A}$  es definida positiva. Se recuerda la fórmula

$$q_k = \alpha_k - \mu - \frac{(\beta_{k-1})^2}{q_{k-1}}, \quad k = 1, \dots, n, \quad q_0 := 1, \quad \beta_0 := 0, \quad (1)$$

relacionada a los elementos  $\alpha_k$  y  $\beta_k$  de una matriz hermitiana tridiagonal  $\mathbf{T}$ . Partiendo de la enumeración  $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$  de los valores propios de  $\mathbf{T}$ , el índice  $j$  del valor propio deseado y de un intervalo  $[a_0, b_0]$  que incluye el valor propio  $\lambda_j$ , la iteración del método de bisección procede como sigue para  $s \in \mathbb{N}_0$ :

$$\mu_s := \frac{a_s + b_s}{2}, \quad (2)$$

$$m := \#\{q_k \mid q_k < 0, \text{ calculados de (1) con } \mu = \mu_s\}, \quad (3)$$

$$a_{s+1} := \begin{cases} a_s & \text{si } m \geq j, \\ \mu_s & \text{sino,} \end{cases} \quad b_{s+1} := \begin{cases} \mu_s & \text{si } m \geq j, \\ b_s & \text{sino.} \end{cases} \quad (4)$$

- b) Usando nuevamente el método de bisección, determinar  $r_\sigma(\mathbf{A})$  hasta un error de valor absoluto  $\leq 0.1$ .

*Solución sugerida.*

- a) El método de bisección no puede ser aplicado directamente a  $\mathbf{A}$  porque  $\mathbf{A}$  no es tridiagonal. Para aplicar este método determinamos

$$\mathbf{U}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \hat{\mathbf{U}}_1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$$

tal que  $\hat{\mathbf{U}}_1 = \mathbf{I} - \beta_1 \hat{\mathbf{w}} \hat{\mathbf{w}}^T \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ ; con

$$\sigma_1 = -\sqrt{(-3)^2 + 4^2} = -5$$

se tiene aquí

$$\hat{\mathbf{w}} = \begin{pmatrix} -3 + \sigma_1 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -8 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \beta_1 = \frac{1}{5 \cdot (5 + 3)} = \frac{1}{40}; \quad \hat{\mathbf{U}}_1 = \frac{1}{5} \begin{bmatrix} -3 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$$

y la matriz tridiagonal deseada

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.6 & 0.8 \\ 0 & 0.8 & 0.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & -3 & 4 \\ -3 & 17 & 2 \\ 4 & 2 & 20 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.6 & 0.8 \\ 0 & 0.8 & 0.6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 5 & 0 \\ 5 & 17 & 2 \\ 0 & 2 & 20 \end{bmatrix}.$$

4 puntos

De acuerdo al Teorema de Gershgorin, los valores propios  $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \lambda_3$  de  $\mathbf{T}$  (idénticos a los de  $\mathbf{A}$ ) satisfacen

$$\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in [0, 24].$$

Para demostrar que  $\mathbf{A}$ , o equivalentemente  $\mathbf{T}$ , es definida positiva, basta entonces demostrar que 0 no es un valor propio. Esto es evidente si uno toma en cuenta que  $\mathbf{T}$  es irreduciblemente diagonal dominante. Mediante el método de bisección podemos tratar de demostrar que  $\lambda_1 > 0$ , empezando (por ejemplo) con  $[a_0, b_0] = [0, 1]$  (y, obviamente,  $j = 1$ ). Así obtenemos  $\mu = 1/2$  y

$$q_1 = 4.5, \quad q_2 = 16.5 - \frac{25}{4.5} = 10.9\bar{4}, \quad q_3 = 19.5 - \frac{4}{10.9\bar{4}} \approx 19.1345$$

Concluimos que  $m = 0$ , por lo tanto  $\lambda_1 \geq 0.5 > 0$ .

4 puntos

- b) Para la presente matriz, y de acuerdo al resultado de (a), sabemos que  $\lambda_3 = r_\sigma(\mathbf{A})$ . Para estimar este valor, aplicamos el método de bisección, empezando con el intervalo  $[a_0, b_0] = [14, 24]$  (considerando que los valores propios son positivos y que  $\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = \text{tr } \mathbf{A} = 42$ , por lo tanto  $\lambda_3 \geq 14$ ). Aquí obtenemos el siguiente resultado:

$s$	$\mu_s$	$q_1$	$q_2$	$q_3$	$m$	Conclusión
0	19.00000	-14.0000	-0.2143	19.6667	1	$\lambda_3 \in [19, 24]$
1	21.50000	-16.5000	-2.9848	-0.1599	3	$\lambda_3 \in [19, 21.5]$
2	20.25000	-15.2500	-1.6107	2.2335	2	$\lambda_3 \in [20.25, 21.5]$
3	20.87500	-15.8750	-2.3002	0.8640	2	$\lambda_3 \in [20.875, 21.5]$
4	21.18750	-16.1875	-2.6431	0.3259	3	$\lambda_3 \in [21.1875, 21.5]$
5	21.34375	-16.3438	-2.8141	0.0777	2	$\lambda_3 \in [21.34375, 21.5]$

De acuerdo a la última conclusión, sabemos que  $|\lambda_3 - 21.4| \leq 0.1$ , por lo tanto el valor aproximado de  $r_\sigma(\mathbf{A})$  (con la precisión indicada) es  $r_\sigma(\mathbf{A}) = 21.4$ . (El valor exacto es 21.3941.)

4 puntos

**Problema 2** (18 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 7 & 3 & -1 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 2 & 13 \end{bmatrix}.$$

- a) Demostrar sin calcular el polinomio característico que la matriz  $\mathbf{A}$  tiene tres valores propios reales distintos  $\lambda_1 < \lambda_2 < \lambda_3$ , y determinar números  $\alpha_i, \beta_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ , tales que  $\alpha_i \leq \lambda_i \leq \beta_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ , donde  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  son los valores propios de  $\mathbf{A}$ .
- b) Sean  $\mathbf{u}_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ , los vectores propios de  $\mathbf{A}$ , es decir  $\mathbf{A}\mathbf{u}_i = \lambda_i\mathbf{u}_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ . Para la aproximación de los vectores propios se desea utilizar el método de Wielandt (iteración inversa) sin normalizar, dado por

$$(\mathbf{A} - \mu\mathbf{I})\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (5)$$

Demostrar que los “shifts”  $\mu = \mu_1 = -2$ ,  $\mu = \mu_2 = 7$  y  $\mu = \mu_3 = 13$  son apropiados para aplicar el método (5) para la aproximación de  $\mathbf{u}_1$ ,  $\mathbf{u}_2$  y  $\mathbf{u}_3$ , respectivamente.

- c) Se considera  $\mathbf{x}_0 = (1, 0, 0)^T$  como aproximación de  $\mathbf{u}_2$ . Calcular una segunda aproximación  $\mathbf{x}_1$  por el método (5), utilizando  $\mu = \mu_2$ , y a partir de  $\mathbf{x}_1$  una aproximación mejorada de  $\lambda_2$ .

*Solución sugerida.*

- a) De acuerdo al Teorema de Gershgorin, aplicado “por filas”, llegamos a la conclusión

$$\begin{aligned} \lambda_1 &\in \{z \in \mathbb{C} \mid |z + 2| \leq 2\}; \\ \lambda_2, \lambda_3 &\in \{z \in \mathbb{C} \mid |z - 7| \leq 4\} \cup \{z \in \mathbb{C} \mid |z - 13| \leq 3\}, \end{aligned} \quad (6)$$

mientras que su aplicación “por columnas” entrega que

$$\begin{aligned} \lambda_1 &\in \{z \in \mathbb{C} \mid |z + 2| \leq 5\}; \\ \lambda_2 &\in \{z \in \mathbb{C} \mid |z - 7| \leq 2\}, \\ \lambda_3 &\in \{z \in \mathbb{C} \mid |z - 13| \leq 2\}. \end{aligned} \quad (7)$$

Como la matriz  $\mathbf{A}$  posee entradas reales solamente, la única posibilidad de existir un valor propio  $\lambda \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$  corresponde a un par del tipo  $\lambda_k = a + bi$ ,  $\lambda_{k+1} = \bar{\lambda}_k = a - bi$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $b \neq 0$ . Esta situación está excluida aquí porque (7) indica que no puede haber dos valores propios con la misma parte real. Combinando (6) y (7) obtenemos las inclusiones

$$\begin{aligned} \alpha_1 &= -4 \leq \lambda_1 \leq 0 = \beta_1, \\ \alpha_2 &= 5 \leq \lambda_2 \leq 9 = \beta_2, \\ \alpha_3 &= 11 \leq \lambda_3 \leq 15 = \beta_3. \end{aligned} \quad (8)$$

**6 puntos**

- b) Para los valores de los “shifts” indicados y considerando (8) se tiene que para cada  $i \in \{1, 2, 3\}$ ,

$$|\lambda_i - \mu_i| < |\lambda_j - \mu_i| \quad \text{para } j = 1, 2, 3, j \neq i,$$

lo que indica que los shifts son apropiados.

3 puntos

c) El vector  $\mathbf{x}_1$  es solución del sistema

$$(\mathbf{A} - \mu_2 \mathbf{I}) \mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 0 & 3 & -1 \\ 1 & -9 & 1 \\ 1 & 2 & 6 \end{bmatrix} \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_0,$$

con la solución

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 2.1538 \\ 0.1923 \\ -0.4231 \end{pmatrix},$$

6 puntos

la cual define la aproximación mejorada de  $\lambda_2$  dada por

$$R(\mathbf{x}_1; \mathbf{A}) = \frac{\mathbf{x}_1^T \mathbf{A} \mathbf{x}_1}{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1} = 7.4436.$$

(El valor exacto es  $\lambda_2 = 7.4610$ .)

3 puntos

**Problema 3** (16 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -12 & -1 & 2 \\ -1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 12 \end{bmatrix}.$$

a) Demostrar que  $\mathbf{A}$  posee tres valores propio  $\lambda_1 < \lambda_2 < \lambda_3$ , en particular  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \in \mathbb{R}$ , y que  $\mathbf{x}_0 := (0, 0, 1)^T$  es un vector apropiado para iniciar la iteración directa (método de von Mises). Aviso:

$$\det(\mathbf{A} - 4\mathbf{I}) = \begin{vmatrix} -16 & -1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 8 \end{vmatrix} = 4.$$

b) Determinar  $\mathbf{x}_2$  (usando el algoritmo básico, sin normalizar), y calcular usando  $\mathbf{x}_2$  y  $\mathbf{x}_1$  un valor aproximado del valor propio. Para esta aproximación estimar el error rigurosamente.

*Solución sugerida.*

a) Dado que  $\mathbf{A}$  es simétrica, sus valores propios son reales, y los círculos de Gershgorin son

$$\mathcal{K}_1 = [-15, -9], \quad \mathcal{K}_2 = [2, 6], \quad \mathcal{K}_3 = [9, 15].$$

Dado que  $\mathcal{K}_i \cap \mathcal{K}_j = \emptyset$  para  $i \neq j$ , cada uno de los círculos contiene exactamente un valor propio, es decir  $\lambda_i \in \mathcal{K}_i$  para  $i = 1, 2, 3$ . En el presente caso, aun no podemos

decidir si el valor propio de valor absoluto máximo pertenece a  $\mathcal{K}_1$  o a  $\mathcal{K}_3$ . Para obtener más información, notamos que el polinomio característico está dado por

$$p(\lambda; \mathbf{A}) = \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = -\lambda^3 + \alpha\lambda^2 + \beta\lambda + \gamma$$

(donde no nos interesan los valores de  $\alpha$ ,  $\beta$  y  $\gamma$ ). Debido al signo del coeficiente de  $\lambda^3$  y sabiendo ya que hay tres valores propios distintos reales, concluimos que

$$p(\lambda) \begin{cases} > 0 & \text{para } \lambda < \lambda_1, \\ = 0 & \text{para } \lambda = \lambda_1, \\ < 0 & \text{para } \lambda_1 < \lambda < \lambda_2, \\ = 0 & \text{para } \lambda = \lambda_2, \\ > 0 & \text{para } \lambda_2 < \lambda < \lambda_3, \\ = 0 & \text{para } \lambda = \lambda_3, \\ < 0 & \text{para } \lambda > \lambda_3. \end{cases}$$

Ahora, considerando que de acuerdo al aviso  $p(4; \mathbf{A}) = \det(\mathbf{A} - 4\mathbf{I}) > 0$ , concluimos que  $\lambda_2 < 4$ . Por otro lado, la traza de  $\mathbf{A}$  es la suma de sus valores propios. En nuestro caso,  $\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 4$ , es decir

$$\lambda_1 + \lambda_3 = 4 - \lambda_2 > 0,$$

es decir  $\lambda_1 > -\lambda_3$ . Dado que  $\lambda_1 < 0$  y  $\lambda_3 > 0$ , esta desigualdad implica que

$$|\lambda_1| = -\lambda_1 < \lambda_3 = |\lambda_3|.$$

Por lo tanto,  $\lambda_3$  es el valor propio de mayor valor absoluto.

**4 puntos**

Como  $\mathbf{A}$  es simétrica,  $\mathbf{A}$  posee un sistema de vectores propios ortonormales. Sean  $\mathbf{u}_1$ ,  $\mathbf{u}_2$ ,  $\mathbf{u}_3$  los vectores propios correspondiente a los valores propios respectivos  $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ ,  $\lambda_3$ . Sea  $\mathbf{x}_0 = \xi_1 \mathbf{u}_1 + \xi_2 \mathbf{u}_2 + \xi_3 \mathbf{u}_3$ . De acuerdo al Teorema 5.13 hay que demostrar que  $\xi_3 \neq 0$ . Ahora, si fuera  $\xi_3 = 0$ , se tendría que

$$\begin{aligned} R(\mathbf{x}_0; \mathbf{A}) &= R(\xi_1 \mathbf{u}_1 + \xi_2 \mathbf{u}_2; \mathbf{A}) = \frac{(\xi_1 \mathbf{u}_1^T \xi_2 \mathbf{u}_2^T)(\lambda_1 \xi_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \xi_2 \mathbf{u}_2)}{\xi_1^2 + \xi_2^2} \\ &= \frac{\lambda_1 \xi_1^2 + \lambda_2 \xi_2^2}{\xi_1^2 + \xi_2^2} = \frac{\xi_1^2}{\xi_1^2 + \xi_2^2} \lambda_1 + \frac{\xi_2^2}{\xi_1^2 + \xi_2^2} \lambda_2 \in [\lambda_1, \lambda_2] \subset [-15, 6]. \end{aligned}$$

Pero, efectivamente,

$$R(\mathbf{x}_0; \mathbf{A}) = \alpha_{33} = 12 \notin [-15, 6],$$

es decir  $\xi_3 \neq 0$ ; por lo tanto,  $\mathbf{x}_0$  es apropiado.

**4 puntos**

b) Iterando obtenemos

$$\mathbf{x}_1 = \mathbf{A}\mathbf{x}_0 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 12 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 14 \\ 149 \end{pmatrix}$$

4 puntos

y el valor propio aproximado

$$\lambda_3 \approx \tilde{\lambda}_3 = R(\mathbf{x}_1; \mathbf{A}) = \frac{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_2}{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1} = 12.0805.$$

2 puntos

Para estimar el error, utilizamos la parte (iii) del Teorema 5.4. Aquí esto significa que existe un valor propio  $\lambda_j$  de  $\mathbf{A}$  tal que

$$\left| \frac{\lambda_j - \tilde{\lambda}_3}{\lambda_j} \right| \leq \frac{\|\mathbf{A}\mathbf{x}_1 - 13.0336\mathbf{x}_1\|_2}{\|\mathbf{A}\mathbf{x}_1\|_2} = \frac{\|\mathbf{x}_2 - 13.0336\mathbf{x}_1\|_2}{\|\mathbf{x}_2\|_2} = 0.1333$$

Evidentemente,  $j = 3$ , y puesto que  $\lambda_3 \in [9, 15]$ , llegamos a

$$|\lambda_3 - \tilde{\lambda}_3| \leq 15 \times 0.1333 = 1.9994.$$

Mejores cotas son posibles. (El valor exacto es  $\lambda_3 = 12.2672$ .)

2 puntos

**Problema 4** (14 puntos). Se considera la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 100 & -10 & 1 \\ -100 & 20 & 0 \\ -100 & 20 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 100 & -10 & 1 \\ 0 & 10 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = \mathbf{L}\mathbf{R}.$$

- a) Ejecutar un paso del método de Wielandt para determinar el valor propio más pequeño de

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 30000 & -5000 & 200 \\ -5000 & 900 & -30 \\ 200 & -30 & 2 \end{bmatrix}$$

usando  $\mu = 0$ . Elegir el vector inicial para la iteración de Wielandt como  $(a, b, c)^T$ ,  $a, b, c = \pm 1$  de tal forma que  $\|(\mathbf{R}^{-1})^T \mathbf{x}_0\|_\infty$  sea lo más grande posible.

- b) Determinar una cota inferior realista para  $\|\mathbf{A}^{-1}\|_2$ .

*Solución sugerida.*

- a) Usamos que

$$\mathbf{R}^{-1} = \begin{bmatrix} 0.01 & 0.01 & 0.02 \\ 0 & 0.1 & 0.1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, \quad (\mathbf{R}^{-1})^T = \begin{bmatrix} 0.01 & 0 & 0 \\ 0.01 & 0.1 & 0 \\ 0.02 & 0.1 & -1 \end{bmatrix},$$

4 puntos

entonces  $\mathbf{x}_0 = (1, 1, -1)^T$ .

1 punto

Aprovechando que  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{R}^T \mathbf{L}^T \mathbf{L} \mathbf{R}$ , podemos resolver el sistema  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_0$  para obtener

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 0.0349 \\ 0.1240 \\ -2.1300 \end{pmatrix}.$$

**3 puntos**

Entonces tenemos que

$$R(\mathbf{x}_1; \mathbf{A}^T \mathbf{A}) = \frac{\mathbf{x}_1^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}_1}{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1} = \frac{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_0}{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1} = 0.7630,$$

lo que representa un valor aproximado del valor propio menor de  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ . **2 puntos**

- b) Sabemos que el valor propio mas pequeño de  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  satisface  $\lambda_{\min}(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) \leq 0.7630$ , entonces  $\rho(\mathbf{A}^{-1} \mathbf{A}^{-T}) \geq 1.3107$ . Dado que para cada matriz  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{B} \mathbf{B}^T$  y  $\mathbf{B}^T \mathbf{B}$  tienen los mismos valores propios, sabemos ahora que

$$\|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^{-T} \mathbf{A}^{-1})} = \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^{-1} \mathbf{A}^{-T})} \geq \sqrt{1.3107} = 1.1448.$$

**4 puntos**