

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

**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  $\alpha = 0.5$ .

**Problema 2** (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  $\tilde{\mathbf{x}}$ .

**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  $\mathbf{A}$ .

**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  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  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  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  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  $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ . Utilizando la descomposición de Cholesky determinar la solución exacta de  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ . Indicar todos los pasos intermedios.

**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.