

## 1 Solución de ejercicio 1

- a) Ver teórico.
- b) Ver teórico.
- c) Como  $D = I$ ,  $r = b = (0, 1, 1)^t$  y  $Q = D - A$ . ( $D$  es la matriz diagonal de  $A$ ).
- d) Calculamos

$$Q^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

Por lo que tenemos que  $Q^{2m} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4^m & 0 \\ 0 & 0 & 4^m \end{pmatrix}$ ,  $\forall m > 0$ . Tomando  $e^0 = (0, 1, 0)$  se consigue  $e^{2m} = Q^{2m}e^0 = (0, 4^m, 0)$ , que no converge al vector nulo.

- e) La matriz de Jacobi relajado es  $Q_{JOR}(w) = wQ + (1 - w)I$ . Si  $\lambda$  es valor propio de  $Q$ , entonces  $\lambda' = w\lambda + 1 - w$  es valor propio de  $Q_{JOR}$ . Los valores propios de  $Q$  son 0, 2 y  $-2$ . Entonces, los valores propios de  $Q_{JOR}$  son  $1 - w$ ,  $1 + w$  y  $1 - 3w$ . El requisito  $|1 + w| < 1$  implica  $w < 0$ , y el requisito  $|1 - w| < 1$  implica  $0 < w < 2$ , por lo que no existe relajación convergente.

## 2 Solución de ejercicio 2

- a) Ver teórico.
- b) Queremos hallar el polinomio interpolante de  $f(x) = e^x$ , por las  $n + 1$  abscisas equiespaciadas:  $x_i = i/n$ ,  $i = 0, \dots, n$ . En la base de Lagrange:

$$p_n(x) = f(x_0)l_0(x) + \dots + f(x_n)l_n(x) = \sum_{i=0}^n f(x_i)l_i(x);$$

siendo  $l_i$  el polinomio  $i$ -ésimo de la base de Lagrange, definido como:

$$l_i(x) = \frac{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x - x_j)}{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j)}, \quad \forall i = 0, 1, \dots, n.$$

Usando esto, el polinomio interpolante por los  $n + 1$  puntos es:

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n e^{i/n} \frac{\prod_{j=0, j \neq i}^n (x - j/n)}{\prod_{j=0, j \neq i}^n (i/n - j/n)}.$$

c) Por el Teorema del error de interpolación polinómica:

$$\forall x \in [0, 1], \exists \theta_x \in [0, 1] / |f(x) - p_n(x)| = \frac{|f^{(n+1)}(\theta_x)|}{(n+1)!} \prod_{i=1}^n |x - x_i|.$$

En este caso  $f^{(n+1)}(x) = e^x$ . Esta función es creciente, por lo que su valor máximo en el intervalo  $[0, 1]$  se alcanza en  $x = 1$ :

$$|f^{(n+1)}(x)| = e^x \leq e^1, \forall x \in [0, 1].$$

Por otro lado:  $|x - x_i| \leq 1, \forall x, x_i \in [0, 1]$ . Por lo tanto:

$$|p_n(x) - f(x)| \leq \frac{e^1}{(n+1)!} 1^n = \frac{e}{(n+1)!}, \forall x \in [0, 1].$$

Tomando máximo de ambos lados, se obtiene:

$$E_n = \max_{x \in [0, 1]} |p_n(x) - f(x)| \leq \frac{e}{(n+1)!}.$$

d) En la parte anterior probamos que se cumple:

$$|p_n(x) - f(x)| \leq \frac{e}{(n+1)!}, \forall x \in [0, 1]. \quad (1)$$

Tomando límite a ambos lados de la desigualdad, se obtiene:

$$0 \leq \lim_{n \rightarrow \infty} |p_n(x) - f(x)| \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{e}{(n+1)!} = 0, \forall x \in [0, 1].$$

Esto prueba que la sucesión de polinomios interpolantes  $\{p_n\}$ , converge puntualmente a la función  $f$ , al aumentar la cantidad de puntos de interpolación. Para ver que la convergencia es uniforme, basta con notar que la cota de la Ecuación (1) no depende del punto  $x \in [0, 1]$ .

### 3 Solución de ejercicio 3

- a) Ver teórico.
- b) Newton-Rapshon es un MIG con  $g(X) = X - \mathbb{J}_f(X)^{-1}f(X)$ .

Las siguientes son tres condiciones suficientes para garantizar que  $X_k$  converge a  $\alpha$  si  $X_0$  está suficientemente cerca de  $\alpha$ .

- $g$  es una r-contracción en un entorno de  $\alpha$ .
- $g$  es diferenciable y existe una norma matricial y un número  $m$  tal que  $\|\mathbb{J}_g(x, y)\| \leq m < 1$  para todo  $(x, y)$  en un entorno de  $\alpha$ .
- $g \in \mathbb{C}^1$  y existe una norma matricial tal que  $\|\mathbb{J}_g(\alpha)\| < 1$ .

$X^{(0)}$	$X^{(1)}$
0	1
0	0.250

Tenemos  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  dada por  $f(x, y) = (x + 2y^2 - 1, 1 - 4y)$  y se quiere hallar  $\vec{\alpha} \in \mathbb{R}^2$  tal que  $f(\vec{\alpha}) = \vec{0}$ .

El método N-R puede escribirse como:

$$\begin{cases} X^{(k+1)} = X^{(k)} - \mathbb{J}_F(X^{(k)})^{-1}F(X^{(k)}) \\ X^{(0)} \in \mathbb{R}^n \end{cases}$$

Para evitar hallar la matriz inversa resolvemos el sistema  $\mathbb{J}_f(X^{(k)})S^{(k)} = -f(X^{(k)})$ , con lo que  $X^{(k+1)} = X^{(k)} + S^{(k)}$ . La matriz jacobiana en un punto genérico es

$$\mathbb{J}_f(x, y) = \begin{pmatrix} 1 & 4y \\ 0 & -4 \end{pmatrix}$$

Primero se halla  $S^{(0)}$  resolviendo el sistema  $\mathbb{J}_f(X^{(0)})S^{(0)} = -f(X^{(0)})$ . Luego se calcula  $X^{(1)} = X^{(0)} + S^{(0)}$ .

$$\mathbb{J}_f(0, 0)S^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} S_1 \\ S_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = -f(0, 0).$$

Resolviendo el sistema obtenemos  $S^{(0)} = (1, 0.250)^t$ , por tanto

$$X^{(1)} = (0, 0)^t + (1, \frac{1}{4})^t = (1, 0.250)^t$$

d) Para  $1 - 4y = 0$  debe ser  $y = 0.250$ , luego  $x = 0.875$ . La raíz exacta es entonces

$$\vec{\alpha} = \begin{pmatrix} 0.875 \\ 0.250 \end{pmatrix}$$

Para analizar la convergencia de NR a dicha raíz se considera:

$$g(X) = X - \mathbb{J}_f(X)^{-1} f(X) = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & y \\ 0 & -\frac{1}{4} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x + 2y^2 - 1 \\ 1 - 4y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2y^2 - y + 1 \\ \frac{1}{4} \end{pmatrix}$$

Luego se calcula

$$\mathbb{J}_g(X) = \begin{pmatrix} 0 & 4y - 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

y por tanto,

$$\mathbb{J}_g(\alpha) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

con lo cual se tiene  $\|\mathbb{J}_g(\alpha)\| < 1$  para cualquier norma matricial, lo cual garantiza convergencia de NR a la raíz para todo  $X_0$  suficientemente próximo a  $\alpha$ .

Una buena elección a priori para  $X_0$  será un  $X_0$  suficientemente cercano a  $\alpha$ , de modo que se cumpla una condición suficiente de convergencia y tengamos la tranquilidad de que la sucesión  $X^{(k)}$  convergerá a  $\alpha$ .

Para ver si  $(0, 0)$  es una buena elección para  $X_0$ , vemos si existe  $m$  y una norma matricial tal que  $\|\mathbb{J}_g(0, 0)\| \leq m < 1$  (es claro que  $g \in \mathbb{C}^1$ ).

Observar que el radio espectral de  $\mathbb{J}_g(0, 0)$  es 0.

Observemos que cuando hablamos de “buena elección” nos referimos a elegir un  $X_0$  que a priori nos garantice la convergencia de la sucesión.

Un  $X_0$  para el que no hay garantías a priori no necesariamente es un mal  $X_0$ , solamente es un  $X_0$  sobre el cual no estamos seguros de antemano.