

## Ejercicio 1.

a) El error de truncamiento se debe a que en la definición de derivada tenemos que tomar un límite con  $h \rightarrow 0$ , y en  $\delta_2 f(x)$  lo estamos reemplazando por una expresión con  $h$  fijo. Si asumimos que podemos operar exactamente (con aritmética real), tenemos

$$e_{\text{truncamiento}} = f''(x) - \delta_2 f(x)$$

El error de redondeo se debe a que operamos con aritmética de punto flotante, y tenemos precisión finita para representar números reales. Lo podemos escribir como  $e_{\text{redondeo}} = \delta_2 f(x) - \frac{f(f(2+h)) - 2f(f(x)) + f(f(2-h)))}{h^2}$ .

b) Haciendo desarrollos de Taylor,

$$f(2+h) = f(x) + f'(x)h + \frac{f''(x)}{2}h^2 + \frac{f'''(x)}{6}h^3 + \frac{f^{(4)}(\xi_2)}{24}h^4.$$

$$f(2-h) = f(x) - f'(x)h + \frac{f''(x)}{2}h^2 - \frac{f'''(x)}{6}h^3 + \frac{f^{(4)}(\xi_2)}{24}h^4$$

$$\Rightarrow f(2+h) - 2f(x) + f(2-h) = f''(x)h^2 + \mathcal{O}(h^4).$$

$$\Rightarrow |e_{\text{truncamiento}}| = |\delta_2 f(x) - f''(x)| = \mathcal{O}(h^2).$$

c) El error relativo al representar un número en punto flotante es menor o

igual a  $\epsilon_n/2$ , y por lo tanto  $|f(f(2+h)) - f(2+h)| \leq \frac{\epsilon_n}{2} |f(2+h)|$ , y

análogamente para  $f(x)$ ,  $f(2-h)$ . Queda:

$$|e_{\text{redondeo}}| \leq \frac{\epsilon_n}{2h^2} (|f(2+h)| + 2|f(x)| + |f(2-h)|) \approx \frac{2}{h^2} |f(x)| \epsilon_n.$$

$$d) \text{ Tenemos } f(x) = e^x, \quad z=1. \Rightarrow f(z) = e. \Rightarrow |e_{\text{res}}| \leq \frac{2}{h^2} e \varepsilon_m.$$

$$\text{En el error de truncamiento, el término } O(h^2) \text{ es como } \frac{2f^{(4)}(z)}{24} h^2 \approx \frac{e h^2}{12}.$$

$$\text{El paso óptimo es el } h \text{ que minimiza } h \mapsto \frac{2}{h^2} e \varepsilon_m + \frac{e h^2}{12}.$$

$$\Rightarrow h_{\text{óptimo}} \approx \sqrt[4]{24 \varepsilon_m} \approx \sqrt[4]{24 \cdot 2,2 \times 10^{-16}} \approx 1,7 \times 10^{-4}$$

## Ejercicio 2.

a) Sea  $A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$  tal que  $a_{ii} \neq 0 \forall i=1, \dots, n$ .

Descomponemos  $A = D - E - F$ , con  $D$  matriz diagonal,  $E$  estrictamente triangular inferior,  $F$  estrictamente triangular superior.

Jacobi. Se puede escribir  $Ax = b \Leftrightarrow Dx = (E + F)x + b$ ,

$$\gamma \text{ tomamos } X^{k+1} := D^{-1}(E + F)X^k + D^{-1}b.$$

Gauss-Seidel se puede escribir  $Ax = b \Leftrightarrow (D - E)x = Fx + b$ ,

$$\gamma \text{ tomamos } X^{k+1} := (D - E)^{-1}FX^k + (D - E)^{-1}b.$$

Ambos métodos se inician con un iterado  $X^0$  a elección.

b) Ambos métodos son iterativos y estacionarios, de la forma  $X^{k+1} = QX^k + r$ .

(notar  $Q = D^{-1}(E + F)$  por Jacobi,  $Q = (D - E)^{-1}F$  por Gauss-Seidel).

Una condición necesaria y suficiente por que converja cualquiera de ellos

es que  $\rho(Q) < 1$ .

c) El vector  $b$  es irrelevante por la convergencia del método.

En este caso, tenemos  $Q = \begin{bmatrix} 1/5 & 0 \\ 0 & -1/5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 3 \\ -8 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 3/5 \\ 8/5 & 0 \end{bmatrix}$ , y sus valores

propios son  $\lambda = \pm \sqrt{\frac{24}{25}} \Rightarrow \rho(Q) = \sqrt{24/25} < 1$ .

Por lo tanto, el método de Jacobi es convergente por  $A$ .

$$d) \text{ Tenemos } X^{k+1} = \omega X_J^{k+1} + (1-\omega) X^k = \omega(Q X^k + r) + (1-\omega) X^k$$

$$\Rightarrow X^{k+1} = \underbrace{[\omega Q + (1-\omega)I]}_{=: \tilde{Q}} X^k + \omega r.$$

$$\text{Tomamos } \omega = 3/2 :$$

$$\tilde{Q} = \begin{pmatrix} -1/2 & 9/50 \\ 12/5 & -1/2 \end{pmatrix}$$

Que es:

$$\det(\tilde{Q} - \lambda I) = \left(-\frac{1}{2} - \lambda\right)^2 - \frac{108}{50} = \lambda^2 + \lambda - \frac{199}{100}$$

$$\hookrightarrow \rho(\tilde{Q}) = \frac{1 + \sqrt{1 + \frac{199}{25}}}{2} > 1 \Rightarrow \text{La iteración no es convergente.}$$

Ejercicio 3. Tenemos  $f(x) = e^x \Rightarrow f^{(n)}(x) = e^x \quad \forall n \in \mathbb{N};$  y nodos

de interpolación  $x_i = i/n, \quad i=0, \dots, n,$  en el intervalo  $[0,1]$ .

a) Usando interpolación de grado alto ( $p_n$ ), el error de interpolación es

$$|f(x) - p_n(x)| = \left| \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} (x-x_0) \dots (x-x_n) \right| \leq \frac{e^{\xi_x}}{(n+1)!} \leq \frac{e}{(n+1)!} \quad \forall x \in [0,1]$$

$|x-x_i| \leq 1 \quad \forall i$

Usando interpolación lineal a trozos ( $L$ ), en cada subintervalo  $[x_i, x_{i+1}]$  tenemos

$$|f(x) - L(x)| = \left| \frac{f''(\xi_x)}{2} (x-x_i)(x-x_{i+1}) \right| \leq \frac{e^{\xi_x}}{2} \frac{1}{n^2} \leq \frac{e}{2n^2}$$

$|x-x_i|, |x-x_{i+1}| \leq 1/n$

b) Para  $p_n$ , necesitaremos que  $\frac{e}{(n+1)!} \leq 10^{-2} \Rightarrow \overset{=272}{100 \cdot e} \leq (n+1)! \Rightarrow n \geq 5 \quad (6! = 720)$

En cambio, para  $L$ , necesitaremos que  $\frac{e}{2n^2} \leq 10^{-2} \Rightarrow \overset{=136}{50e} \leq n^2 \Rightarrow n \geq 12$

c) Como tenemos  $n+1 = 2^m + 1$  puntos equiespaciados, el aumento  $m$  en el conjunto

de nodos va creciendo indebidamente: por ejemplo, para

\*  $m=0$ , tenemos los 2 nodos  $0, 1$ .

\*  $m=1$ , tenemos los 3 nodos  $0, 1/2, 1$

\*  $m=2$ , tenemos los 5 nodos  $0, 1/4, 1/2, 3/4, 1$ .

Así, conviene escribir el polinomio interpolante en forma de Newton, ya que podemos

utilizar el polinomio calculado para un cierto  $m$  para calcular el polinomio correspondiente

a un  $m$  mayor. Con las formas de Vandermonde y de Lagrange, para cada  $m$  se

debe recalcular desde el inicio (ya sea rearmar el sistema o recalcular las funciones

de base); además, con Vandermonde se tienen problemas de estabilidad numérica.

Ejercicio 4. Tenemos  $X = \begin{bmatrix} 0 & \pi/2 & \pi & 3\pi/2 \\ 1 & 2 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $y = f(x) = a \cos(x) + b \sin(x) + c \cos(4x)$

a) Tenemos 3 parámetros, 4 datos, por lo que la matriz de diseño es  $A \in M_{4 \times 3}(\mathbb{R})$ ,

donde por  $a_i y = \phi_j(x_i)$ , con  $\phi_1(x) = \cos x$ ,  $\phi_2(x) = \sin x$ ,  $\phi_3(x) = \cos 4x$ .

$$\text{Queda: } A = \begin{bmatrix} \cos 0 & \sin 0 & \cos 0 \\ \cos \pi/2 & \sin \pi/2 & \cos 2\pi \\ \cos \pi & \sin \pi & \cos 4\pi \\ \cos 3\pi/2 & \sin 3\pi/2 & \cos 6\pi \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

b) Sea  $b = [1 \ 2 \ 1 \ 1]^t$ , entonces las ecuaciones normales son  $A^t A x = A^t b$ ,

donde  $x = [a, b, c]^t$  es el vector de parámetros. En este caso,

$$A^t A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix},$$

$$A^t b = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Notar que  $A^t A$  es diagonal, por lo que  $(A^t A)^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1/4 \end{bmatrix}$ .

Podemos elegir cualquier norma matricial, por ejemplo la  $\|\cdot\|_\infty$ . Tenemos

$$\|A^t A\|_\infty = 4, \quad \|(A^t A)^{-1}\|_\infty = 1/2 \Rightarrow \kappa(A, \|\cdot\|_\infty) = 2 \rightarrow \text{No hay problemas de condicionamiento.}$$

c) Como  $A$  tiene 3 columnas, se deben hacer 3 reflexiones de Householder.

La primera de ellas es la que tiene que mover la primera columna  $A^{(1)} \in \mathbb{R}^4$

2 un vector colineal con  $e_1$ . Es de la forma  $H = I - \rho \mu \mu^t$ , donde

$$\rho = \frac{2}{\|\mu\|_2^2}, \quad \mu = A^{(1)} + \sigma e_1, \quad \text{y} \quad \sigma = \pm \|A^{(1)}\|_2.$$

Como  $A^{(1)} = [1 \ 0 \ -1 \ 0]^t$ , tenemos  $\sigma = \pm \sqrt{2}$ . Por conveniencia, elegimos

$$\sigma > 0 \quad \text{y} \quad \rho < 0. \quad \text{Con eso, queda} \quad \mu = [1 + \sqrt{2} \ 0 \ -1 \ 0]^t.$$