

## Ejercicio 1.

a) Dado un sistema  $Ax = b$ , con  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , descomponemos  $A$  en su parte diagonal, triangular inferior y triangular superior:  $A = D - E - F$ ,  $A = \begin{pmatrix} & & -F \\ & D & \\ -E & & \end{pmatrix}$ .

El método de Jacobi consiste en escribir

$$Ax = b \Leftrightarrow (D - E - F)x = b \Leftrightarrow Dx = (E + F)x + b;$$

$$\text{lo que lleva a tomar } x^{k+1} = \underbrace{D^{-1}(E+F)}_{=: Q_j} x^k + \underbrace{D^{-1}b}_{=: r_j};$$

Observar que el desarrollo arriba asume que  $A$  no tiene ceros en la diagonal. Esto implica que  $D$  es invertible.

b) Para el sistema  $\begin{cases} ax + by = p \\ cx + dy = q \end{cases}$ , tenemos  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} p \\ q \end{pmatrix}$ .

$$\Rightarrow Q_j = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 & -b \\ -c & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -b/d \\ -c/d & 0 \end{pmatrix}$$

Una condición necesaria y suficiente para la convergencia de Jacobi (Independientemente de cómo se tome  $x^0$ ) es que  $\rho(Q_j) < 1$ .

Es fácil verificar que el polinomio característico de  $Q_j$  es

$$\chi_{Q_j}(\lambda) = \lambda^2 - \frac{bc}{ad}.$$

Por lo tanto, los dos valores propios de  $Q_G$  tienen módulos

Igual a  $\sqrt{\left| \frac{bc}{ad} \right|}$ : si  $\frac{bc}{ad} \geq 0$ , entonces los valores propios son  $\pm \sqrt{\frac{bc}{ad}}$

Y si  $\frac{bc}{ad} < 0$  son  $\pm \sqrt{-\frac{bc}{ad}} i$ .

Concluimos que la condición buscada es  $\left| \frac{bc}{ad} \right| < 1 \Leftrightarrow |bc| < |ad|$ .

c) El método de Gauss-Seidel propone

$$Ax = b \Leftrightarrow (D - E)X = Fx + b \Leftrightarrow X = \underbrace{(D - E)^{-1} F}_{=: Q_{GS}} X + \underbrace{(D - E)^{-1} b}_{=: r_{GS}}$$

Para aplicar el sistema (2), debemos calcular

$$(D - E)^{-1} = \begin{pmatrix} a & 0 \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad} \begin{pmatrix} d & 0 \\ -c & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/d & 0 \\ -c/ad & 1/a \end{pmatrix},$$

$$\text{lo que implica } Q_{GS} = \begin{pmatrix} 1/d & 0 \\ -c/ad & 1/a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -b \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -b/d \\ 0 & bc/ad \end{pmatrix}.$$

$$\Rightarrow \chi_{Q_{GS}}(\lambda) = \lambda \left( \lambda - \frac{bc}{ad} \right) \Rightarrow \rho(Q_{GS}) = \left| \frac{bc}{ad} \right|.$$

Concluimos que una condición necesaria y suficiente para que GS

sea convergente independientemente de  $X^0$  es que

$$\left| \frac{bc}{ad} \right| < 1 \Leftrightarrow |bc| < |ad| \rightsquigarrow \text{(Misma condición que para Jacobi!)} \quad \blacktriangledown$$

## Ejercicio 2.

a) De las gráficas mostradas, se observa lo siguiente:

\* la única que ajusta los valores de las derivadas de  $f$  es

la (1) (basta observar el nodo en  $x=2$ )

\* la única que no genera oscilaciones más allá de los datos (es decir, cuyos extremos locales solamente se alcanzan en los nodos)

es la (3).

Por lo tanto:  $\left. \begin{array}{l} (1) \text{ corresponde a la interpolante de Hermite;} \\ (2) \text{ corresponde a la spline;} \\ (3) \text{ corresponde a la dada por pchip.} \end{array} \right\}$

b) Una interpolante cúbica a trozos consiste en usar, en cada subintervalo  $[x_i, x_{i+1}]$ , un polinomio cúbico. Esto se consigue, por ejemplo, si se conocen los valores  $y_i := p(x_i)$  y  $d_i := p'(x_i)$  por  $i=0, \dots, n$ . En nuestros problemas de interpolación los valores  $y_0, \dots, y_n$ , están dados, por lo que se debe elegir una estrategia para determinar  $d_0, \dots, d_n$ .

Observar que, por diseño, la interpolante resultante es globalmente de clase  $C^1$  (es polinomial a trozos e imponemos su continuidad) y la de

su derivada en los nodos). La interpolación spline consiste en forzar la interpolante a ser globalmente de clase  $C^2$ . Esto da lugar a  $n-1$  restricciones adicionales (en los nodos interiores).

↳ aún se tienen 2 grados de libertad "sobrantes" por determinar las  $n+1$  incógnitas  $d_0, \dots, d_n$ .

Se hace alguna elección adicional que dé dos condiciones adicionales por  $d_0, \dots, d_n$  y se resuelve el sistema lineal resultante por determinar sus valores.

C) La estrategia not-a-knot obtiene las dos condiciones adicionales mencionadas arriba imponiendo que la interpolante sea  $C^3$  en  $[x_0, x_2]$ ,  $[x_{n-2}, x_n]$ . Esto es equivalente a pedir continuidad de la derivada tercera en  $x_2$  y  $x_{n-2}$ .

Como la interpolante es cúbica a trozos, esto es equivalente a ignorar los nodos  $x_2, x_{n-2}$  y simplemente usar un único polinomio en cada uno de los intervalos  $[x_0, x_2]$  y  $[x_{n-2}, x_n]$ .

Ejercicio 3.  $f(x) = e^{x/4} - x$

$$a) f \text{ es continua, con } \begin{cases} f(1) = e^{1/4} - 1 > 0 \\ f(2) = e^{1/2} - 2 < 0 \end{cases}$$

y por lo tanto tiene (al menos) una raíz en  $[1, 2)$ .

Además,  $f'(x) = \frac{e^{x/4}}{4} - 1$ . Observa que  $f'$  es creciente, y por lo tanto  $f'(x) \leq f'(2) = \frac{e^{1/2}}{4} - 1 < 0 \quad \forall x \in [1, 2)$ .

Como  $f' < 0$  en  $[1, 2)$ ,  $f$  es monótona y la raíz es única.

b) Tenemos  $x^{k+1} = e^{x^k/4} =: g(x^k)$ , con  $g(x) = e^{x/4}$ .

La consistencia se deduce de que

$$g(x) = x \Leftrightarrow e^{x/4} = x \Leftrightarrow e^{x/4} - x = 0 \Leftrightarrow f(x) = 0.$$

Para que la iteración sea localmente convergente, es necesario y suficiente que  $|g'(x^*)| < 1$ .

Como  $g'(x) = \frac{e^{x/4}}{4}$ , tenemos

$$0 < g'(x^*) = \frac{e^{x^*/4}}{4} = \frac{x^*}{4} \stackrel{x^* \leq 2}{\leq} \frac{1}{2} \Rightarrow |g'(x^*)| \leq \frac{1}{2}.$$

la iteración converge.

Al ser  $g'(x^*) \neq 0$ , la convergencia es de primer orden,

y con velocidad igual a  $|g'(x^*)| = x^*/4$ .

c) Se toma  $x^{k+1} = \alpha e^{x^k/4} + (1-\alpha)x^k$ ,  $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ .

Esto corresponde a hacer  $x^{k+1} = g_\alpha(x^k)$  con  $g_\alpha(x) = \alpha e^{x/4} + (1-\alpha)x$ .

Ahora tenemos  $g'_\alpha(x^*) = \frac{\alpha e^{x^*/4}}{4} + 1 - \alpha = \frac{\alpha X^*}{4} + 1 - \alpha$

$$\Rightarrow |g'_\alpha(x^*)| < 1 \Leftrightarrow \begin{cases} \frac{\alpha X^*}{4} + 1 - \alpha < 1 \Leftrightarrow \alpha \left( \frac{X^*}{4} - 1 \right) < 0 \Leftrightarrow \alpha > 0 \\ \frac{\alpha X^*}{4} + 1 - \alpha > -1 \Leftrightarrow \alpha \left( \frac{X^*}{4} - 1 \right) > -2 \\ \Leftrightarrow \alpha < \frac{8}{4 - X^*} \end{cases}$$

La iteración es localmente convergente si y solo si  $\alpha \in \left( 0, \frac{8}{4 - X^*} \right)$ .

La convergencia es lo más rápida posible si elegimos  $\alpha$  /  $g'_\alpha(x^*) = 0$ ,

esto es,  $\frac{\alpha X^*}{4} + 1 - \alpha = 0 \Rightarrow \alpha = \frac{4}{4 - X^*}$ .

## Ejercicio 4.

a) Dado un problema de valores iniciales  $\begin{cases} \gamma'(t) = f(t, \gamma(t)), \\ \gamma(t_0) = \gamma_0 \end{cases}$ ,

los métodos predictor-corrector consisten en usar dos métodos en conjunto: primero, uno explícito (como predicción), y luego se utiliza el valor predicho en el lado derecho de un método implícito. Esto da lugar a un método explícito, y se logra evitar usar métodos iterativos para dar el paso con el método implícito.

b) Dado el problema  $\begin{cases} \gamma'(t) = f(t, \gamma(t)), \\ \gamma(t_0) = \gamma_0 \end{cases}$ , tenemos

\* Euler h/adelante:  $\gamma_{k+1} = \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k)$

\* Euler h/atrás:  $\gamma_{k+1} = \gamma_k + h_k f(t_{k+1}, \gamma_{k+1})$

Por lo tanto, el método predictor-corrector buscado consiste en

hacer:  $\gamma_{k+1}^{(P)} = \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k)$

$$\gamma_{k+1} = \gamma_k + h_k f(t_{k+1}, \gamma_{k+1}^{(P)})$$

En forma más compacta,  $\gamma_{k+1} = \gamma_k + h_k f(t_{k+1}, \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k))$ .

c) Dado  $(t_k, \gamma_k)$ , debemos analizar el error de truncamiento local  $l_{k+1} := \gamma_{k+1} - u(t_{k+1})$ , donde  $u$  es la solución al

$$\text{problema: } \begin{cases} u'(t) = f(t, u(t)), \\ u(t_k) = \gamma_k \end{cases}$$

$$\text{Haciendo un desarrollo de Taylor, } u(t_{k+1}) = \gamma_k + \overbrace{h_k}^{= t_{k+1} - t_k} \underbrace{u'(t_k)}_{= f(t_k, \gamma_k)} + \mathcal{O}(h_k^2).$$

Por lo tanto,

$$\begin{aligned} l_{k+1} &= \gamma_k + h_k f(t_{k+1}, \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k)) - \gamma_k - h_k f(t_k, \gamma_k) + \mathcal{O}(h_k^2) \\ &= h_k [f(t_{k+1}, \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k)) - f(t_k, \gamma_k)] + \mathcal{O}(h_k^2). \end{aligned}$$

Hacemos un desarrollo de Taylor para  $f$  alrededor de  $(t_k, \gamma_k)$ , y

$$\text{abreviamos } f := f(t_k, \gamma_k), \quad f_t := \frac{\partial f}{\partial t}(t_k, \gamma_k), \quad f_\gamma := \frac{\partial f}{\partial \gamma}(t_k, \gamma_k);$$

$$f(t_{k+1}, \gamma_k + h_k f(t_k, \gamma_k)) = f + f_t h_k + f_\gamma h_k f + \mathcal{O}(h_k^2).$$

$$\text{Concluimos que } l_{k+1} = h_k^2 (f_t + f_\gamma f) + \mathcal{O}(h_k^2) = \mathcal{O}(h_k^2).$$

Como  $l_{k+1} = \mathcal{O}(h_k^2)$ , deducimos que el método es consistente

y que es de primer orden.