

|   |  |                         |   |           |
|---|--|-------------------------|---|-----------|
| Análisis Numérico I / Modelación Numérica / Métodos Matemáticos y Numéricos |  |                         | Facultad de Ingeniería, Universidad de Buenos Aires |           |
| 2º Cuatrimestre 2019  | Cursos: 4/2/6 (Schwarz-Sosa)               | Parcial: 1º Oportunidad | Tema 2 (17)   | Nota      |
| Padrón: 101166  | Apellido y Nombres: MILANOWSKI, MAIA SOFIA |                         |   | 7 (seete) |

Ejercicio 1. Con los datos de la tabla se ha construido:

- Interpolaciones por Spline y Hermite-Newton tomando puntos desde  $X_0$  en adelante, pero sin incluir a  $X_1$ .
- Ajuste por Cuadrados Mínimos tomando puntos desde  $X_0$  en adelante.
- Interpolación por Lagrange Baricéntrico según se indica.

| $i$   | 0     | 1     | 2     | 3     | 4     | 5     |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| $x_i$ | $x_0$ | 2.5   | $x_2$ | 5     | $x_4$ | $x_5$ |
| $y_i$ | $y_0$ | $y_1$ | 5     | $y_3$ | 10    | 12    |

|  |   |   |
|--|---|---|
| CN   | SPLINE  |   |
| $A1 = \begin{vmatrix} 5 & nd & nd \\ 18.5 & nd & nd \\ nd & nd & nd \end{vmatrix}$ | $B1 = \begin{vmatrix} 28 \\ nd \\ nd \end{vmatrix}$ | $A2 = \begin{vmatrix} nd & nd & 0 & 0 \\ nd & nd & nd & 0 \\ 0 & nd & nd & nd \\ 0 & 0 & nd & nd \end{vmatrix}$ |

|   |   |
|---|---|
| $P(x) = 2 + 1 \cdot (x - 0) + nd \cdot (x - 0)^2 + nd \cdot (x - 0)^2 \cdot (x - x_2) + nd \cdot (x - 0)^2 \cdot (x - x_2) \cdot (x - x_3)$ | $S_0(x_1) = 2.6501652644$<br>$w_1^{1,3,4,5} = -0.0161616162$<br>$LB(x_1) = 3$<br>$C_1 = 1.18269231$<br>$B_0 = 1 \quad D_0 = 0.15564904$ |
|---|---|

1. Indicar para cada interpolación qué puntos se usaron, el grado y la cantidad de polinomios resultantes.
2. A partir de la información de Hermite-Newton, obtener toda la información disponible para  $i = 0$
3. A partir de la información de Spline, obtener el coeficiente  $C_0$  correspondiente al polinomio  $S_0(x)$
4. Con la información de Spline, Newton y la obtenida al momento, obtenga una ENOL para hallar  $h_0$  de Spline
5. Resuelva la ENOL con un método de orden  $1 < \alpha < 2$  eligiendo un intervalo y criterio de corte apropiados.
6. Con la información de Cuadrados Mínimos, Lagrange Baricéntrico y la obtenida al momento, obtenga el resto de los  $x_i$  e  $y_i$ .
7. Indicar qué grado máximo de polinomio de Hermite-Newton podría obtenerse si se conocieran todos los datos ocultos en el ejercicio.

Ejercicio 2. Dada la matriz  $A(x, y)$  que se muestra a continuación, se pide:

$$A = \begin{vmatrix} 1 & 0 & y \\ 0 & y^{-1} & 0 \\ y & 0 & x \end{vmatrix} \quad B = \begin{vmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{vmatrix}$$

1. Sabiendo que  $x \gg y > 1$  y que  $\|A^{-1}\| = y$ , obtener  $k(A)$  como función de las variables  $x, y$
2. Construyendo la gráfica de proceso para  $kA(x, y)$ , obtener las expresiones de  $C_p$  y  $T_e$  ¿Qué puede decir sobre la condición del problema? ¿Y sobre la estabilidad del algoritmo?
3. Realice 3 iteraciones por el método de Gauss-Seidel para resolver el SEL  $A \cdot x = B$
4. Indicar para qué criterio de corte y para qué tolerancia adoptaría la tercer iteración realizada como solución del SEL
5. ¿Es esperable la convergencia de Gauss-Seidel para esta matriz  $A$ ? ¿Y para el método de Jacobi?

Ejercicio 3. Indicar a qué método corresponde el siguiente bloque de Python y detectar cuáles son los 3 errores que impedirían que el mismo llegue a un resultado correcto:

In [1]:

```

for i in range(0, n):
    x1[i] = B[i]
    for k in range(0, i):
        x1[i] -= A[i, k] * x1[k]
    for k in range(i+1, n):
        x1[i] -= A[i, k] * x0[k]
    x1[i] /= A[i, i]
    x1[i] *= w
    x1[i] += w * x0[i]

```

EJERCICIO 1:

|       |   |     |      |      |      |      |
|-------|---|-----|------|------|------|------|
| i     | 0 | 1   | 2    | 3    | 4    | 5    |
| $x_i$ | 0 | 2.5 | 3.75 | 5    | 7.25 | 7.75 |
| $y_i$ | 2 | 2   | 5    | 4.75 | 10   | 12   |

$$P(x) = 2 + 1(x-0) + nd(x-0)^2 + nd(x-0)^2(x-x_2) + nd(x-0)^2(x-x_2)(x-x_3)$$

- 1a) Para spline se utilizaron 4 puntos, 3 polinomios de grado 3. (trazados  
libres)  
Para Newton-Hermite, 4 puntos, 1 polinomio de grado 4  
Para Cuadrados mínimos se usaron 5 puntos, 1 polinomio de grado 2  
Para Lagrange baricéntrico 4 puntos, grado 3, 1 polinomio.

2) El polinomio de Newton tiene la siguiente forma:

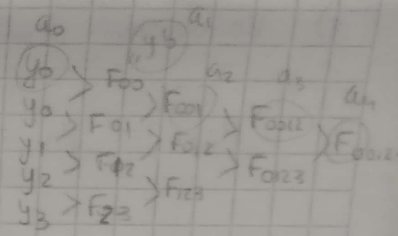
$$P_n(x) = a_0 + a_1(x-x_0) + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4$$

$$a_0 = \boxed{y_0 = 2}$$

$$a(x-x_0) = (x-0) \Rightarrow \boxed{x_0 = 0}$$

Como hermite usa la derivada:

$$a_1 = F_{00} = \boxed{y'_0 = 1}$$



3) El polinomio de spline tiene la forma:

$$S_0(x) = a_0 + b_0 x + c_0 x^2 + d_0 x^3 \quad (\text{no incluye a } x_1)$$

Frontera sujeta: ( $B_0 \neq 0$ )

$$\begin{bmatrix} 2h_0 & h_0 & 0 & 0 \\ h_0 & 2(h_0+h_1) & h_1 & 0 \\ 0 & h_1 & 2(h_1+h_2) & h_2 \\ 0 & 0 & h_2 & 2h_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} C_0 \\ C_1 \\ C_2 \\ C_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_0 \\ B_1 \\ B_2 \\ B_3 \end{bmatrix} \begin{matrix} \sim 3[F_{01} - y'_0] \\ \sim 3[F_{12} - F_{01}] \\ \sim 3[F_{23} - F_{12}] \\ \sim 3[y'_3 - F_{23}] \end{matrix}$$

Sabemos que  $B_0 = 1 = 3[F_{01} - y'_0]$  es  $B_0$  de spline

$$F_{01} = \frac{1}{3} + y'_0$$

(No usa  $x_1$ )  $\frac{y_2 - y_0}{x_2 - x_0} = \frac{1}{3} + 1 \Rightarrow x_2 = 5 \cdot \frac{3}{4} + x_0$

$$\boxed{x_2 = 3.75}$$



Resolviendo la primera fila de la matriz

$$2h_0 \cdot C_0 + 2h_0 \cdot C_1 = B_0$$

$$2(x_2 - x_0) \cdot C_0 + (x_2 - x_0) C_1 = B_0$$

$$2(3,75 - 0) \cdot C_0 + (3,75 - 0) \cdot 1,18269231 = 1$$

$$\Rightarrow \boxed{C_0 = -0,4580128217}$$

2rrros!

4) Planteamos una ENCL para hallar  $h_0$  de spline:

$$2h_0 C_0 + h_0 C_1 = 3 \left[ \frac{y_2 - y_0}{h_0} - y_0' \right]$$

$$\frac{h_0}{3} (2C_0 + C_1) + y_0' = \frac{y_2 - y_0}{h_0}$$

$$\frac{h_0^2}{3} (2C_0 + C_1) + y_0' h_0 + y_0 - y_2 = 0$$

Reemplazando con los valores obtenidos:

$$f(x) = \frac{h_0^2}{3} \cdot 0,26666666 + h_0 - 5 = 0$$

5) Resolvemos mediante el método de la secante (convergencia superlineal)

$$P_{n+1} = P_n - f(P_n) \cdot \frac{(P_n - P_{n-1})}{f(P_n) - f(P_{n-1})}$$

$\begin{cases} p_0 \\ p_1 \\ p_2 \end{cases}$

Elegimos un intervalo de  $[2,5; 4,5]$  (ya sabemos que está dentro del intervalo)

Como necesitamos dos puntos utilizamos un método de arranque: por ejemplo el de la bisección:

Evaluamos  $f(x)$  en un extremo del intervalo y en un punto medio  $p_0 = 3,5 = \frac{a+b}{2}$

$$f(a) = f(2,5) = -1,944$$

$$f(p_0) = f(3,5) = -0,4111$$

$\left. \begin{array}{l} f(a) = f(2,5) = -1,944 \\ f(p_0) = f(3,5) = -0,4111 \end{array} \right\} f(a) \cdot f(p_0) > 0 \rightarrow \text{el nuevo intervalo es } [p_0; b]$

$$\text{tomo } p_1 = \frac{p_0 + b}{2} = 4.$$

Ya tengo dos puntos:  $p_0 = 3,5$  y  $p_1 = 4$ . Calculamos el siguiente con el método de la secante

$$P_2 = p_1 - f(p_1) \cdot \frac{(p_1 - p_0)}{f(p_1) - f(p_0)} = 3,746666$$

$$P_3 = p_2 - f(p_2) \cdot \frac{(p_2 - p_1)}{f(p_2) - f(p_1)} = 3,749956133$$

$$p_4 = p_3 - \frac{f(p_3)(p_3 - p_2)}{f(p_3) - f(p_2)} = 3,750000008$$

$$e_r = \left| \frac{p_4 - p_3}{p_4} \right| = 1,17 \times 10^{-5} \leq \text{TOL} \rightarrow \text{fijaria la TOL en } 1 \cdot 10^{-4}$$

Como conocemos el valor que debería dar ( $h_0 = 3,75$ ) también podría ser apropiado calcular el error absoluto.

$$e = |\tilde{p} - p| = |\tilde{h}_0 - h_0| = |p_4 - 3,75| = 8 \cdot 10^{-9} < \text{TOL. (en este caso fijaria una tolerancia de } 1 \cdot 10^{-5} \rightarrow 5 \text{ decimales)}$$

6). De cuadrados mínimos:

$$A = \begin{bmatrix} \sum x_i^0 & \sum x_i^1 & \sum x_i^2 \\ \sum x_i^1 & & \\ & & \end{bmatrix} \Rightarrow S = \text{cantidad de puntos utilizados (desde } x_0)$$

$$18,5 = \sum x_i = x_0 + x_1 + x_2 + x_3 + x_4$$

$$18,5 = 0 + 2,5 + 3,75 + S + x_4$$

$$\Rightarrow \boxed{x_4 = 7,25}$$

de Lagrange baricéntrico:

$$w_1 = \frac{1}{(x_1 - x_3)} \cdot \frac{1}{(x_1 - x_4)} \cdot \frac{1}{(x_1 - x_5)} = -0,0161616162 \Rightarrow x_5 = 7,710526303$$

Del dato  $P_{LB}(x_1) = 3 \equiv y_3$  (era más sencillo!)

$$P_{LB}(x_1) = \frac{y_3 \cdot w_3}{x_1 - x_3} + \frac{y_4 \cdot w_4}{x_1 - x_4} + \frac{y_5 \cdot w_5}{x_1 - x_5} = 3 \quad (1)$$

$$\frac{w_3}{x_1 - x_3} + \frac{w_4}{x_1 - x_4} + \frac{w_5}{x_1 - x_5}$$

resto de 2/3

Calculo los  $w_i$ :  $w_3 = \frac{1}{x_3 - x_1} \cdot \frac{1}{x_3 - x_4} \cdot \frac{1}{x_3 - x_5} = 0,0670785282$

$$w_4 = \frac{1}{x_4 - x_1} \cdot \frac{1}{x_4 - x_3} \cdot \frac{1}{x_4 - x_5} = -0,2031746086$$

$$w_5 = \frac{1}{x_5 - x_1} \cdot \frac{1}{x_5 - x_3} \cdot \frac{1}{x_5 - x_4} = 0,1537483065$$

Despejo  $y_3$  de la ecuación (1):

$$\boxed{y_3 = 4,290251172}$$



Con el último dato de cuadrados mínimos obtenemos  $y_1$ .

$$B = \begin{bmatrix} \sum y_i x_i^0 \\ \sum y_i x_i^1 \\ \sum y_i x_i^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 28 \\ 119 \\ 148,25 \end{bmatrix} \Rightarrow 28 = \sum y_i = y_0 + y_1 + y_2 + y_3 + y_4$$

$$28 = 0 + y_1 + 5 + 4,29025 + 10 + 12$$

$$\Rightarrow \boxed{y_1 = 8,709748825}$$

Los datos finales son:

| $i$   | 0 | 1    | 2    | 3    | 4    | 5    |
|-------|---|------|------|------|------|------|
| $x_i$ | 0 | 2,5  | 3,75 | 5    | 7,25 | 7,71 |
| $y_i$ | 0 | 8,71 | 5    | 4,29 | 10   | 12   |

$$y'_i = 1$$

7) Si se conocieran todos los datos de las derivadas para el polinomio de Hermite, se dispondrían de  $2(n+1)$  datos, por lo tanto el máximo grado podría ser  $2n+1$ . (En este caso 11)

NO SE CONOCEN TODOS LOS  $y'_i$ .

Ejercicio 2:

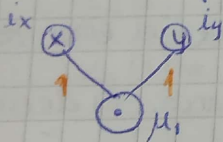
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & y \\ 0 & y^{-1} & 0 \\ y & 0 & x \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$K_A = \|A\|_{\infty} \cdot \|A^{-1}\|_{\infty}$$

$$\|A\|_{\infty} = x \quad \mu_{pe}!$$

$$\|A^{-1}\|_{\infty} = y \quad \boxed{K_A = x \cdot y}$$

Gráfica del proceso:



$$F_{amp}^x = \frac{d(x,y)}{dx} \cdot \frac{x}{x \cdot y} = 1 = F_{amp}^y$$

$i_x \neq i_y =$  errores inherentes  $\mu_r =$  error de redondeo.

$$e = i_x \cdot 1 + i_y \cdot 1 + \mu_r$$

$$\underbrace{[|1| + |1|]}_{C_p} + \underbrace{1}_{T_e} \mu$$

$$C_p = 2$$

$$T_e = 1$$

$p =$  cota de los errores inherentes  
 $\mu =$  cota de los errores de redondeo

Muy simple!

Como  $C_p$  no es mucho mayor que 1, el problema está bien condicionado.

Como  $T_e = 1$ , el algoritmo es estable, es decir que los errores de redondeo no se propagan exponencialmente.

Gauss Seidel:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & y \\ 0 & y^{-1} & 0 \\ y & 0 & x \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

tomo como valor semilla  $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$1^{\circ} \text{ iteración } \left\{ \begin{aligned} x_1^{(1)} &= \frac{b_1 - (a_{12} x_2^{(0)} + a_{13} x_3^{(0)})}{a_{11}} = \frac{1 - (y \cdot 0)}{1} = 1 \\ x_2^{(1)} &= \frac{b_2 - (a_{21} x_1^{(1)} + a_{23} x_3^{(0)})}{a_{22}} = \frac{2 - (0)}{y^{-1}} = 2y \\ x_3^{(1)} &= \frac{b_3 - (a_{31} x_1^{(1)} + a_{32} x_2^{(1)})}{a_{33}} = \frac{3 - y \cdot 1}{x} = \frac{3-y}{x} \end{aligned} \right.$$



$$\begin{aligned}
 2^{\circ} \text{ iteración} \quad \left\{ \begin{aligned}
 X_1^{(2)} &= \frac{b_1 - (a_{12} \cdot X_2^{(1)} + a_{13} \cdot X_3^{(1)})}{a_{11}} = \frac{1 - y \cdot \left(\frac{3-y}{x}\right)}{1} = 1 - \frac{3y-y^2}{x} \\
 X_2^{(2)} &= \frac{b_2 - (a_{21} \cdot X_1^{(2)} + a_{23} \cdot X_3^{(1)})}{a_{22}} = \frac{2 - (0)}{y^{-1}} = 2y \\
 X_3^{(2)} &= \frac{b_3 - (a_{31} \cdot X_1^{(2)} + a_{32} \cdot X_2^{(2)})}{a_{33}} = \frac{3 - y \cdot \left(1 - \frac{3y-y^2}{x}\right)}{x}
 \end{aligned} \right.
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 3^{\circ} \text{ iteración} \quad \left\{ \begin{aligned}
 X_1^{(3)} &= \frac{b_1 - (a_{12} \cdot X_2^{(2)} + a_{13} \cdot X_3^{(2)})}{a_{11}} = 1 - y \cdot \left(\frac{3 - y \cdot \left(1 - y \cdot \left(\frac{3-y}{x}\right)\right)}{x}\right) \\
 X_2^{(3)} &= \frac{b_2 - (a_{21} \cdot X_1^{(3)} + a_{23} \cdot X_3^{(2)})}{a_{22}} = \frac{2}{y^{-1}} = 2y \\
 X_3^{(3)} &= \frac{b_3 - (a_{31} \cdot X_1^{(3)} + a_{32} \cdot X_2^{(3)})}{a_{33}} = \frac{3 - y \cdot \left[1 - y \cdot \left(\frac{3 - y \cdot \left(1 - y \cdot \left(\frac{3-y}{x}\right)\right)}{x}\right)\right]}{x}
 \end{aligned} \right.
 \end{aligned}$$

Criterio de cese: Realizaria las iteraciones hasta que el error relativo entre dos resultados consecutivos sea menor a una tolerancia, es decir:

$$\frac{\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\|}{\|X^{(k+1)}\|} \leq Tol$$

La tolerancia la fijaria en  $10^{-10}$  por ejemplo.

Para gauss seidel la convergencia es esperable si la matriz A es estrictamente diagonal dominante o definida positiva y simétrica.

A no es estrictamente diagonal dominante ya que en la fila 1,  $a_{11} < a_{13}$  ( $1 < y$ ). Pero si es simétrica y definida positiva (todos los subdeterminantes son  $> 0$ ). Puede esperarse que converja (lentamente).

Jacobi converge si es diagonal dominante, lo cual no se cumple. Por lo tanto no es esperable que converja.

Ejercicio 3:

1 for i in range(0, n):

2  $x_1[i] = B[i]$ 

3 for k in range(0, i):

4  $x_1[i] -= A[i, k] + x_1[k]$ 

5 for k in range(i+1, n):

6  $x_1[i] -= A[i, k] * x_0[k]$ 7  $x_1[i] /= A[i, i]$ 8  $x_1[i] *= w$ 9  $x_1[i] += w * x_0[i]$ 

Se trata del método de las relaciones sucesivas (SRR)

Errores: Línea 1: for i in range((0, n))

Línea 4:  $x_1[i] -= A[i, k] * x_1[k]$

~~Línea 9:  $x_1[i] += w * x_0[i]$~~