

RESUMEN

Análisis Numérico I [75.12]

Exámenes **PARCIAL** e **INTEGRADOR**



[Francisco O. Lorda](#)

105554

[github/franorquera](https://github.com/franorquera)

[Carolina Di Matteo](#)

103963

[github/gcc-cdimatteo](https://github.com/gcc-cdimatteo)

Errores.....	3
Tipos de Errores.....	3
Convención.....	3
Propagación de Errores.....	3
Búsqueda de Raíces.....	3
Criterios de Paro.....	3
Bisección.....	3
Cota.....	3
Punto Fijo.....	4
Newton Raphson.....	4
Secante.....	4
Newton Raphson Modificado.....	4
Ajuste Cuadrados Mínimos.....	4
Modelo Lineal.....	4
Modelo Exponencial.....	5
Modelo Potencial.....	5
Modelo Racional.....	5
Modelo Polinomial.....	5
Sistemas Lineales.....	5
Norma Infinito.....	5
Radio Espectral.....	6
Métodos Directos.....	6
Descomposición LU.....	6
Cholesky.....	6
Métodos Iterativos.....	6
Jacobi.....	6
Gauss Seidel.....	6
Refinamiento Iterativo.....	6
Sistemas No Lineales.....	7
Método de Newton.....	7
Interpolación Polinomial.....	7
Polinomio de Lagrange.....	7
Polinomio de Newton.....	7
Hermite.....	7
Spline Cúbico.....	8
Diferenciación Numérica.....	8
Hacia Atrás.....	8
Hacia Adelante.....	8
Centrada.....	8
Extrapolación de Richardson.....	9
Integración Numérica.....	9
Regla de los Trapecios Compuesta.....	9

Regla de Simpson $\frac{1}{3}$	9
Método de Romberg.....	9
Ecuaciones Diferenciales.....	9
Ecuaciones Diferenciales Ordinarias.....	9
Euler.....	9
Runge Kutta.....	9
Punto Medio.....	9
Ralston.....	9
Sistema de Ecuaciones Diferenciales.....	10
Euler.....	10
Runge Kutta Punto Medio.....	10
Ecuaciones Diferenciales de 2do Orden.....	10
Euler.....	11
Runge Kutta Punto Medio.....	11
Problema de Valores en la Frontera.....	11
En Diferencias Finitas.....	11

Errores

- ★ Redondeo → el redondeo de la computadora
- ★ Inherente → error del ser humano
- ★ Truncamiento → discretización o aproximación

Tipos de Errores

- Absoluto → $e_{ax} = x - \bar{x}$
 - Cota → $|e_{ax}| \leq \Delta x$
- Relativo → $e_{rx} = \frac{x - \bar{x}}{x}$
 - Cota → $|e_{rx}| = \frac{\Delta x}{x}$

Convención

$$x = \bar{x} \pm \Delta x$$

$\Delta x = 0, d_1 * 10^{-t} \rightarrow$ se mayor a 1 dígito

Propagación de Errores

$$z = f(x, y, t, \dots, q)$$

$$\Delta z \leq \left| \frac{dz}{dx} \right| \Delta x + \left| \frac{dz}{dy} \right| \Delta y + \left| \frac{dz}{dt} \right| \Delta t + \dots + \left| \frac{dz}{dq} \right| \Delta q, \Delta z \neq 0$$

Búsqueda de Raíces

Criterios de Paro

- ★ Error Absoluto: $|p_n - p_{n-1}| < \frac{\varepsilon}{10^{-2}}$
- ★ Error Relativo: $\frac{|p_n - p_{n-1}|}{|p_n|} < \varepsilon$
- ★ N° Iteraciones: $n \leq N$
- ★ Resultado: $|f(p_n)| < \frac{\varepsilon}{10^{-5}}$

Bisección

Con $f \in C[a; b]$, $f(a) < 0 \wedge f(b) > 0 \Rightarrow$ por Bolzano $\exists p \in [a; b] / f(p) = 0$

$$p_n = \frac{a_n + b_n}{2}, n \geq 1, a_1 = a, b_1 = b$$

Cota

$$\frac{\log(b-a) - \log(\varepsilon)}{\log(2)} < n$$

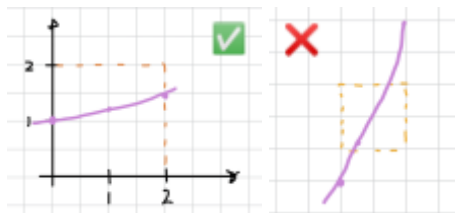
n	a_n	b_n	p_n	$ p_n - p_{n-1} < \varepsilon$

Punto Fijo

Con $f(p) = p \Rightarrow p \in \text{punto fijo}$

Buscamos $g(x)$ admisible: $g(x) = x - \varphi(x) \cdot f(x)$

1. Existencia:



2. Unicidad:

$$\exists g'(x) \forall x \in (a; b) \wedge |g'(x)| \leq k < 1$$

Si $\varphi(x) = 1$ no existe, probamos con $\varphi(x) = \frac{1}{f'(x)} \rightarrow \varphi(x_0) \rightarrow \varphi\left(\frac{b-a}{2}\right) = \varphi_0 \rightarrow g_{\varphi_0}(x) = x - \varphi_0 \cdot f(x)$

$p_0 \in \text{semilla}$

$$p_{n+1} = g(p_n), n \geq 0$$

→ **convergencia lineal**

Newton Raphson

Con $f \in C^2[a; b]$, $f(p) = 0 \wedge p_0$ cercano a p :

$$p_{n+1} = p_n - \frac{f(p_n)}{f'(p_n)}$$

→ **convergencia cuadrática**

Secante

$$p_n = p_{n-1} - \frac{f(p_{n-1}) * (p_{n-1} - p_{n-2})}{f(p_{n-1}) - f(p_{n-2})}$$

→ **convergencia supralineal**

Newton Raphson Modificado (Raíces Múltiples)

$$p_{n+1} = p_n - \frac{f(p_n) * f'(p_n)}{(f'(p_n))^2 - f(p_n) * f''(p_n)}$$

Ajuste Cuadrados Mínimos: $Ax = b \rightarrow A^T \hat{A}x = A^T b$

Distintos modelos...

n	p_n	$g(p_n)$	$ p_n - p_{n-1} < \varepsilon$

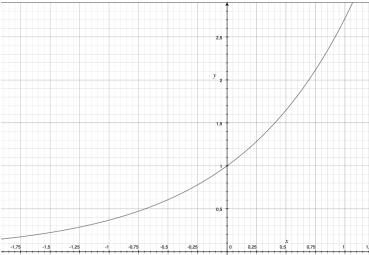
n	p_n	p_{n+1}	$ p_n - p_{n+1} < \varepsilon$

n	p_n	p_{n+1}	$ p_n - p_{n+1} < \varepsilon$

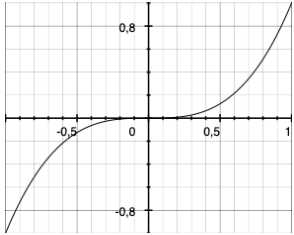
Modelo Lineal: $y = a_0 + a_1 x + e$

$$\begin{vmatrix} n & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} a_0 \\ a_1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i * x_i \end{vmatrix}$$

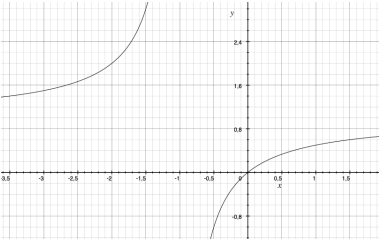
Modelo Exponencial: $y = a * e^{bx} \rightarrow \ln(y) = \ln(a) + bx$

$$\begin{vmatrix} n & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} \ln(a) \\ b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n \ln(y_i) \\ \sum_{i=1}^n x_i * \ln(y_i) \end{vmatrix}$$


Modelo Potencial: $y = a * x^b \rightarrow \ln(y) = \ln(a) + b \ln(x)$

$$\begin{vmatrix} n & \sum_{i=1}^n \ln(x_i) \\ \sum_{i=1}^n \ln(x_i) & \sum_{i=1}^n \ln^2(x_i) \end{vmatrix} \begin{vmatrix} \ln(a) \\ b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n \ln(y_i) \\ \sum_{i=1}^n \ln(x_i) * \ln(y_i) \end{vmatrix}$$


Modelo Racional: $y = \frac{ax}{b+x} \rightarrow \frac{1}{y} = \frac{b}{ax} + \frac{1}{a}$

$$\begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i^2} & \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i} \\ \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i} & n \end{vmatrix} \begin{vmatrix} \frac{b}{a} \\ \frac{1}{a} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i * y_i} \\ \sum_{i=1}^n \frac{1}{y_i} \end{vmatrix}$$


Modelo Polinomial: $y = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + e$

$$\begin{vmatrix} n & \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i^3 \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^4 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i * x_i \\ \sum_{i=1}^n y_i * x_i^2 \end{vmatrix}$$

Sistemas Lineales

Norma Infinito

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\} \quad (\text{máximo de la suma de las filas})$$

Radio Espectral

$$\rho(A) = \max\{|\lambda_i|\}, \quad \lambda_i \in \text{AVA de } A$$

$$\rho(A) < \|A\|_{\infty}$$

Métodos Directos

Descomposición LU

Sea $A \in R^{m \times n}$, necesitaremos $n - 1$ iteraciones:

$$1) \quad f_2 \leftarrow f_2 - m_{21}f_1, \quad m_{21} = \frac{a_{21}}{a_{11}} \quad \dots \quad f_n \leftarrow f_n - m_{n1}f_1, \quad m_{n1} = \frac{a_{n1}}{a_{11}}$$

$$n-1) \quad f_n \leftarrow f_n - m_{nn-1}f_{n-1}, \quad m_{nn-1} = \frac{a_{nn-1}}{a_{n-1, n-1}}$$

Luego:

$U = A$ (triangular superior)

$$L =$$

1	0	0	...	0
m_{21}	1	0	...	0
.
.
.
$m_{n-1,1}$	$m_{n-1,2}$...	1	0
m_{n1}	m_{n2}	...	m_{nn-1}	1

Y resuelvo el sistema: $L\bar{y} = b, U\bar{x} = y$

Cholesky

$$A \cdot x = b, \quad A = L \cdot L^T \Rightarrow L^T \bar{x} = \bar{y}, \quad L\bar{y} = b$$

Métodos Iterativos

$$A = D - L - U \rightarrow \bar{x}_{k+1} = T \cdot \bar{x}_k + c$$

Jacobi

$$T_J = D^{-1} \cdot (L + U), \quad c_J = D^{-1} \cdot b$$

Gauss Seidel

$$T_{GS} = (D - L)^{-1} \cdot U, \quad c_{GS} = (D - L)^{-1} \cdot b$$

Refinamiento Iterativo

Vector Residual $\Rightarrow r = b - A \cdot \bar{x}, \quad A \cdot \bar{y} = r$

Número de Condición de A $\Rightarrow K(A) \approx 10^t \cdot \frac{\|y\|_\infty}{\|x\|_\infty}$ (t : #dígitos de la aritmética)

Refinamiento $\Rightarrow \bar{x}_2 = \bar{x}_1 + \bar{y}_1$

Sistemas No Lineales

Método de Newton

$$\bar{x}_k = \bar{x}_{k-1} + \bar{y}_{k-1} \rightarrow JF(\bar{x}_{k-1}) \cdot \bar{y}_{k-1} = -F(\bar{x}_{k-1})$$

Interpolación Polinomial

Polinomio de Lagrange

$$P_L(x) = \sum_{k=0}^n L_k(x) * f(x_k), \quad L_k(x) = \prod_{i=0, i \neq k}^n \frac{x - x_i}{x_k - x_i}$$

Polinomio de Newton

$$P_N(x) = f[x_0] + \sum_{k=1}^n f[x_0, \dots, x_k](x - x_0) \dots (x - x_{k-1})$$

$$\varepsilon = f[x_0, \dots, x_n] = |P_N(x_0) - P_{N-1}(x_0)|$$

una **diferencia dividida** es -aproximadamente- la derivada de una función en un punto y podemos reemplazar en caso de ser necesario

x_i	$f(x_i)$	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+2}]$
x_1	$f(x_1)$		
x_2	$f(x_2)$	$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$	
x_3	$f(x_3)$		$\frac{f[x_3, x_4] - f[x_1, x_2]}{x_4 - x_1}$
x_4	$f(x_4)$	$\frac{f(x_4) - f(x_3)}{x_4 - x_3}$	

Hermite

$$H_{2N+1}(x) = f[z_0] + \sum_{k=1}^{2n+1} f[z_0, \dots, z_k](x - z_0) \dots (x - z_{k-1})$$

z_i	x_i	$f(x_i)$	$f[z_i, z_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+2}]$
z_1	x_1	$f(x_1)$			
			$f'(x_1)$		
z_2	x_1	$f(x_1)$		$\frac{f[z_3, z_2] - f[z_2, z_1]}{z_3 - z_1}$	
			$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{z_3 - z_2}$		$\frac{f[z_4, z_2] - f[z_3, z_1]}{z_4 - z_1}$
z_3	x_2	$f(x_2)$		$\frac{f[z_4, z_3] - f[z_3, z_2]}{z_4 - z_2}$	
			$f'(x_2)$		
z_4	x_2	$f(x_2)$			

Spline Cúbico

$$S(x) = \left\{ \begin{array}{l} S_0(x) = a_0 + b_0(x - x_0) + c_0(x - x_0)^2 + d_0(x - x_0)^3, x \in [x_0, x_1] \\ S_1(x) = a_1 + b_1(x - x_1) + c_n(x - x_1)^2 + d_n(x - x_1)^3, x \in [x_1, x_2] \\ \vdots \\ S_n(x) = a_n + b_n(x - x_n) + c_n(x - x_n)^2 + d_n(x - x_n)^3, x \in [x_{n-1}, x_n] \end{array} \right.$$

$$S_j(x_j) = f(x_j) = a_j$$

$$S_j(x_{j+1}) = S_{j+1}(x_{j+1}) = f(x_{j+1}) \text{ (empalme)}$$

$$S'_j(x_{j+1}) = S'_{j+1}(x_{j+1}) \text{ (las derivadas coinciden en el punto intermedio)}$$

$$S''_j(x_{j+1}) = S''_{j+1}(x_{j+1})$$

- Spline Natural: $S''_0(x_{inicio}) = S''_n(x_{fin}) = 0$

Diferenciación Numérica

Hacia Atrás

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{h}$$

Hacia Adelante

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h}$$

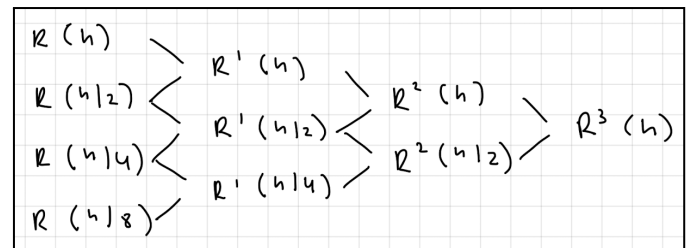
Centrada

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{2h}$$

Extrapolación de Richardson

$$R^0(h) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$$

$$R^k(h) = \frac{4^k \cdot R^{k-1}\left(\frac{h}{2}\right) - R^{k-1}(h)}{4^k - 1}$$



Integración Numérica

Regla de los Trapecios Compuesta

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{h}{2} \cdot \left[f(a) + f(b) + 2 \cdot \sum_{k=1}^{N-1} f(x_k) \right], \quad E_T = O(h^2)$$

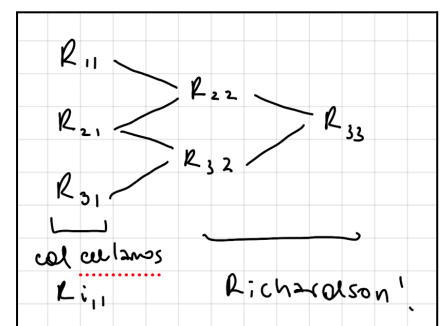
Regla de Simpson $\frac{1}{3}$

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{h}{3} \cdot \left[f(a) + f(b) + 4 \cdot \sum_{k=0}^{\frac{N-2}{2}} f(x_{2k+1}) + 2 \cdot \sum_{k=1}^{\frac{N-2}{2}} f(x_{2k}) \right], \quad E_T = O(h^4)$$

Método de Romberg

$$R_{i,1} = \frac{1}{2} \cdot \left[R_{i-1,1} + h_{i-1} \cdot \sum_{k=1}^{2^{i-2}} f\left(a + \frac{2k-1}{2} \cdot h_{i-1}\right) \right]$$

$$R_{i,j} = \frac{4^{j-1} \cdot R_{i,j-1} - R_{i-1,j-1}}{4^{j-1} - 1}, \quad E_T = O(h^6)$$



Ecuaciones Diferenciales

Ecuaciones Diferenciales Ordinarias

$$\frac{dy}{dt} = f(t, y), \quad y(a) = y_0$$

Euler

$$y_{i+1} = y_i + h \cdot f(t_i, y_i)$$

Runge Kutta

Punto Medio

$$y_{i+1} = y_i + h \cdot k_2$$

$$k_1 = f(t_i, y_i)$$

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2} \cdot k_1\right)$$

Ralston

$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{3} \cdot k_1 + \frac{2h}{3} \cdot k_2$$

$$k_1 = f(t_i, y_i)$$

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{3h}{4}, y_i + \frac{3h}{4} \cdot k_1\right)$$

Sistema de Ecuaciones Diferenciales

$$\frac{dx}{dt} = f(t, x, y)$$

$$\frac{dy}{dt} = g(t, x, y)$$

$$x(a) = x_0$$

$$y(b) = y_0$$

Euler

$$\begin{vmatrix} x_{i+1} \\ y_{i+1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_i \\ y_i \end{vmatrix} + h \begin{vmatrix} f(t_i, x_i, y_i) \\ g(t_i, x_i, y_i) \end{vmatrix}$$

Runge Kutta Punto Medio

$$\begin{vmatrix} x_{i+1} \\ y_{i+1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_i \\ y_i \end{vmatrix} + h \begin{vmatrix} m_2 \\ k_2 \end{vmatrix}$$

$$m_1 = f(t_i, x_i, y_i)$$

$$k_1 = g(t_i, x_i, y_i)$$

$$m_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, x_i + \frac{h}{2} \cdot m_1, y_i + \frac{h}{2} \cdot k_1\right)$$

$$k_2 = g\left(t_i + \frac{h}{2}, x_i + \frac{h}{2} \cdot m_1, y_i + \frac{h}{2} \cdot k_1\right)$$

Ecuaciones Diferenciales de 2^{do} Orden

$$a \cdot \frac{d^2 y}{dt^2} + b \cdot \frac{dy}{dt} + c \cdot y = f(t)$$

Despejo:

$$\frac{d^2 y}{dt^2} = f(t, y, y')$$

$$y(t_0) = y_0$$

$$y'(t_0) = u_0$$

Luego:

$$\frac{dy}{dt} = u$$

$$\frac{du}{dt} = \frac{d^2 y}{dt^2} = f(t, y, u)$$

$$y(t_0) = y_0$$

$$u(t_0) = u_0$$

Euler

$$\begin{vmatrix} y_{i+1} \\ u_{i+1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_i \\ u_i \end{vmatrix} + h \begin{vmatrix} u_i \\ f(t_i, y_i, u_i) \end{vmatrix}$$

Runge Kutta Punto Medio

$$\begin{vmatrix} y_{i+1} \\ u_{i+1} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_i \\ u_i \end{vmatrix} + h \begin{vmatrix} m_2 \\ k_2 \end{vmatrix}$$

$$m_1 = u_i$$

$$k_1 = f(t_i, y_i, u_i)$$

$$m_2 = u_i + \frac{h}{2} \cdot k_1$$

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2} \cdot m_1, u_i + \frac{h}{2} \cdot k_1\right)$$

Problema de Valores en la Frontera

En Diferencias Finitas

$$\frac{d^2 y}{dx^2} + P(x) \cdot \frac{dy}{dx} + Q(x) \cdot y = f(x)$$

$$y(a) = \alpha$$

$$y(b) = \beta$$

Resolvemos:

$$\left(1 + \frac{h}{2} \cdot P_i\right) \cdot y_{i+1} + \left(-2 + h^2 \cdot Q_i\right) \cdot y_i + \left(1 - \frac{h}{2} \cdot P_i\right) \cdot y_{i-1} = h^2 \cdot f_i$$