

ERROR EN el análisis numérico

números de máquina

Los números de máquina se guardan en memoria con una forma de valores (S.C.Q) en base binaria

S → Indica el SIGNO

C → Indica la Mantisa

Q → Exponente

$$m = (-1)^Q \times C \times 2^Q$$

$$S = \{0, 1\}$$

0: positivo

1: negativo

C = b₁ b₂ b₃ ... b_n → tantos bits como tenga la representación del número

¿Cómo se construye un número?

ptear una única forma de representar el n.

- Por defecto siempre hay un '1' fijo adelante
- Luego del '1' agrego una coma ','
- Luego de la coma coloco la mantisa 'c'

$$1,0101100101 \times 2^Q$$

- Agregamos el $\times 2^Q$ que mueve la coma hacia derecha o izquierda

Rep. de P.F.

Los dígitos significativos son aquellos nº que representan correctamente a un cierto valor

$$7.2 \text{ deg seg} \Rightarrow 11239.8089123$$

→ basura

precision = mantisa + 1

cuenta DS

$$\log_{10}(2^{\text{mantisa}+1})$$

→ método de Arranque

BISECCION

"Búsqueda Binaria"

→ M étodo + b ásico para b eúsqueda
de raíces

Este m etodo panteo:

Dentro de un determinado intervalo $[a, b]$, y una función f , a la cual le busco una raíz, y si f es continua en ese intervalo, cuando esa función provoca un cambio de signo

$$\Rightarrow f(a) \cdot f(b) < 0$$

Por el Teo. de Bolzano dice: debe existir un punto p donde $f(p) = 0$.

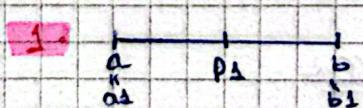
Puedo encontrar una aproximación de p (la raíz)

- f debe ser continua dentro del int. $[a, b]$
- Si $\exists p \in [a, b]$:

Pasos

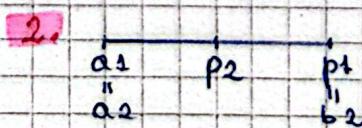
1. → Partir intervalos $[a, b]$ a la mitad
2. → reasigne el intervalo
3. → Fijarse si hay cambio de signo entre el 1er subintervalo a_1 entre b_1 y b_2
→ El p estará dentro del subint. con cambio de signo. Queda en 1 int. a está en el otro
4. → Repita desde el paso 1, cuando el intervalo $[a, b]$ que queda donde hubo cambios de signo.

Nos armamos una "succeión de pedacitos" con nuevos subintervalos



• $p_1 = \frac{a_1 + b_1}{2}$; si $f(p_1) = 0 \Rightarrow p_1 = p$

si $f(a_1) \cdot f(p_1) < 0 \Rightarrow p \in [a_1, p_1]$



• $p_2 = \frac{a_2 + b_2}{2}$

si $f(a_2) \cdot f(p_2) < 0 \Rightarrow p \in [a_2, p_2]$

Si no $\Rightarrow p \in [p_2, b_2]$

} y continúa
con el
proceso en el
int. corresp.

Luego de cada iteración nos vamos acercando cada vez más

¿Cuando Termina? ¿Cuántos P_n calcules?

CRITERIOS DE PARO

- Fijar una tolerancia ϵ

Error Absoluto $|P_n - P_{n-1}| < \epsilon$ \Rightarrow frens cuandos entre 2 iteraciones consecutivas el valor de la diferencia supera el ϵ

Error Relativo $\frac{|P_n - P_{n-1}|}{|P_n|} < \epsilon$, $P_n \neq 0$

OBS! $P_n \rightarrow p$ (se acerca a p)

(3) $|f'(P_n)| < \epsilon$, $f'(p_n) \rightarrow 0$

También se puede poner un límite de iteraciones para repetir el proceso

- $n \leq 1000$ (iteraciones)
 - $|f'(n)| < \epsilon$
- } lo que ocurría primero

Es un método lento pero Converge.

• Que cota debo darle a n para alcanzar la tolerancia ε ?
C

$$|P_n - p| \leq \frac{b-a}{2^n} < \varepsilon$$

$$\frac{b-a}{2^n} < \varepsilon$$

$$\log_2 2 = 1$$

$$b-a < \varepsilon \cdot 2^n$$

$$\frac{b-a}{\varepsilon} < 2^n$$

$$\ln\left(\frac{b-a}{\varepsilon}\right) < n \ln 2 \Rightarrow n > \frac{\ln\left(\frac{b-a}{\varepsilon}\right)}{\ln 2}$$

PUNTO FIJO

Def:

sea $f \in C[a,b]$ se dice que f tiene un punto fijo $p \in [a,b]$ si $f(p) = p$

→ Si esa función tiene PF entonces corta a la recta $y=x$

Condiciones para que f tenga PF

Expresión General

I) EXISTENCIA

$$1 \quad g(x) = x - \Psi(x) f(x)$$

- $g \in C[a,b]$ continua
- $g(x) \in [a,b] \quad \forall x \in [a,b]$

∴ g tiene un Punto Fijo en $[a,b]$

II) UNICIDAD

- $\exists g'(x) \quad \forall x \in (a,b)$ → derivado
- $\exists 0 < k < 1 \quad \forall x \in (a,b)$ se cumple que
 $|g'(x)| \leq k$

∴ El punto Fijo es único

Buscamos una función g que cumpla con esas condiciones.

Luego definimos la sucesión

$$P_{n+1} = g(P_n) \quad \forall n \geq 0$$

Para buscar P_0 "la semilla" hacemos una iteración de Bisección

La sucesión generada por este método de PF converge.

$$|P_0 - p| \leq \frac{1}{1-k} |P_0 - P_1|$$

$$\begin{array}{l} k < 1 \\ 1-k > 0 \end{array}$$

Cota del Error

$$|P_n - p| \leq \frac{k^n}{1-k} |P_1 - P_0| < \epsilon$$

¿Qué relación tiene la It. de PF con la Bisección de raíces?

Si buscamos $p / f(p) = 0$

→ Podemos definir $g(x) = x - \psi(x) \cdot f(x)$

Entonces p es punto fijo de g , siempre y cuando g sea una función ADMISIBLE

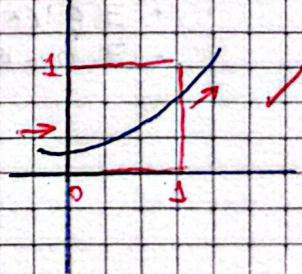
↳ cumplea I) Existencia
II) Unicidad

Técnicas para asegurar las condiciones de g I) y II)

para verificar I) EXISTENCIA

→ Grafico $g(x)$. y odamos marco de intervalos $[a, b]$ propuesto

→ para que cumpla, la función debe
ingresar por el intervalo $[a, b]$ q
saber por los derechos



para verificar II) UNICIDAD

- $\exists g'(x)$

- Grafico $g'(x)$ el gráfico $-1 < g'(x) < 1$

Para la Cota de Error

$$\frac{k^n}{1-k} |P_0 - P_1| < \epsilon$$

despejando el n → tolerancia
→ calculo de n coto

TEORÍA DE ERRORES

Al momento de realizar un cálculo en algún dispositivo vamos a:
recibir una Aproximación Numérica
+
cometer un determinado Error

ERROR DE REDONDEO

- ⇒ Los que surgen al utilizar una calculadora o una computadora p/ cálculos con n° reales.
- ⇒ En algún det. momento tomo un criterio p/ elegir un número q el otro

ERRORES INHERENTES

- ⇒ Errores que podriamos tener al leer un mecanismo de medición (termómetro, velocímetro, etc) traduciendo de manera errónea el resultado q obtenemos

ERROR DE TRUNCAMIENTO

- ⇒ Hablamos de este error cuando decidimos cortar, por voluntad, a una cifra en un determinados punto
 - ⇒ Existen más términos qe podriamos estar + o - pero no los estamos haciendo

$$\text{ERROR ABSOLUTO} \rightarrow e_x = x - \bar{x}$$

↓ ↑

VALOR REAL VALOR REPRESENTATIVO

\Rightarrow el Aproximado

$$\Delta_{\text{rep}} \pm \text{Cota Error}$$

Representamos el x como

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

$$C_{rx} = \frac{x - \bar{x}}{\bar{x}}, x \neq 0 \quad \rightarrow \text{error Relativo}$$

} no es podemos obtener ya que el valor real de x no es conocido

$$\Delta x_r = \frac{\Delta x}{\bar{x}}$$

CONVENCIÓN

\rightarrow para representar nuestro x

$$x = (\bar{x}) \pm (\Delta x) \rightarrow \text{La Cota de Error debe ser mayorada a 1 digito}$$

↓

El Valor Rep.
Tiene que ser Redondeado

Ej x \downarrow 56.232145 \downarrow Aplicamos Redondeo Debe coincidir con la cantidad de decimales de la Δx \rightarrow redondeamos	Δx \downarrow 0.23232 \downarrow \rightarrow fijarse en primer dígito \Leftrightarrow a 0 mayorar ese n° al dígito \rightarrow En este caso $\rightarrow \Delta x = 0.3$	\rightarrow Tomo + cota de error de lo que en redondeo tengo
--	---	--

$\therefore [56.2 \pm 0.3] = x$

3 Reg. sig

Ejemplos.

$$945673.348 \pm 1234.45$$

$$\Delta x = 2000$$

$$\bar{x} = 94\cancel{5}673.348 \rightarrow \bar{x} = 946000 \\ 2000.$$

$$\therefore \boxed{\bar{x} = 946000 \pm 2000} \text{ con } 3 \text{ dig. seg.}$$

3 dígs. \sqrt{mud}

NEWTON RAPHSON

Pedimos que la función $f \in C^2[a,b]$ (derivadas continuas hasta segundo orden)

Buscamos un $p / f(p) = 0$
 $f'(x) \neq 0$

La sucesión de NR es:

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

a anterior

p_0 semilla

↳ La obtengo con un paso de Bisección

$$p_{n \geq 1}, f'(p_n) \neq 0$$

- La raíz que buscamos es SIMPLE entonces la f' no se anula

La semilla elegida debe estar cerca de la raíz
sino puede NO converger

CRITERIO DE PARO

$$\begin{aligned} & |p_n - p_{n-1}| < \varepsilon && , \text{ siendo } \varepsilon \text{ una Tolerancia} \\ & \text{o} && \\ & \frac{|p_n - p_{n-1}|}{|p_n|} < \varepsilon && , p_n \neq 0 \end{aligned}$$

Este método converge muy rápido



Analisis De Convergencia

- Bisección
- PF
- N-R

Con los métodos vistos generamos, con todos, una sucesión que converge a 'p'

(α) → nos da el orden de convergencia

si $\alpha = 1$ → converge linealmente
si $\alpha = 2$ → converge cuadráticamente

Punto Fijo → converge linealmente (en su sucesión)

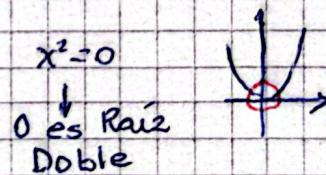
Newton Raphson ⇒ Converge Cuadráticamente

RAICES Multiples

Usamos Newton Raphson modificando para poder encontrar raíces múltiples y que conserve la convergencia cuadrática.

Multip. m \Rightarrow

$$\begin{array}{c} f(p) = 0 \\ f'(p) = 0 \\ \vdots \\ f^{m-1}(p) = 0 \\ f^m(p) \neq 0 \end{array}$$



Modificación de Newton Raphson

Definimos

$$y(x) = \frac{f(x)}{f'(x)}$$

$$y'(P_n) = \frac{(f'(P_n))^2 - f(P_n)f''(P_n)}{[f'(P_n)]^2}$$

Definimos la sucesión del método modificando como

$$P_{n+1} = P_n - \frac{f(P_n) \cdot f'(P_n)}{[f'(P_n)]^2 - f(P_n)f''(P_n)}$$

P_0 semilla

Interpolación Polinomial

Se nos van a dar tablas de valores, y a partir de ellos buscamos construir un polinomio que pase a "interpolar", por todos esos nodos.

→ Construir el polinomio me sirve luego para aproximar su valor en determinados nodos.

Ej: se tengo una tabla que muestra los datos de una población desde 1940 hasta el 2000

puedo aproximar cuánto era la población en 1975 como:

$$P(1975) \approx P_2(1975)$$

No sirve para predecir ni ser futurista
No se puede estimar por fuera del rango

Nos sirve para estimar lo que pasa entre nodos medidos!!

x_i	$f(x_i)$
x_0	$f(x_0)$
x_1	$f(x_1)$

Progresiva interpolación $(x_0, f(x_0)), (x_1, f(x_1))$

$$P_2(x) = L_0(x)f(x_0) + L_1(x)f(x_1),$$

$$\bullet L_0(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} \quad \bullet L_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$



POLINOMIO DE LAGRANGE

x_i	$f(x_i)$
x_0	$f(x_0)$
x_1	$f(x_1)$
\vdots	\vdots
x_n	$f(x_n)$

$n+1$ nodos

grado del Pol $\leq n$

$$\begin{aligned}
 P_L(x_0) &= \sum_{k=0}^n L_k(x) \cdot f(x_k) \\
 &= L_0(x) \cdot f(x_0) + L_1(x) f(x_1) + \dots + L_n(x) f(x_n)
 \end{aligned}$$

- Los $f(x_k)$ los conoces de tabla

$$L_0(x) = x -$$

$$L_k(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{k-1})(x-x_{k+1})\dots(x-x_n)}{(x_k-x_0)(x_k-x_1)\dots(x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1})\dots(x_k-x_n)}$$

$$P_L(x_k) = f(x_k)$$

si conozco f

so lo me sirve
si conozco
la f .

$$E_{P_L} = \left| \frac{f^{(n+1)}(\text{Punto})}{(n+1)!} (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n) \right|$$

Polinomio De Newton

Supongamos que $P_L(x)$ es un pol. de Lagrange de grado n que interpola a la función f en los nodos x_0, x_1, \dots, x_n .

Las diferencias divididas de f respecto a x_0, x_1, \dots, x_n se usan para expresar $P_L(x)$ en la forma:

$$P_N(x) = a_0 + a_1(x-x_0) + a_2(x-x_0)(x-x_1) + \dots + a_n(x-x_0) \dots (x-x_{n-1})$$

siendo a_1, a_2, \dots, a_n constantes y:

$$a_0 = P_N(x_0) = f(x_0)$$

$$a_1 = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

Diferencia dividida de orden cero

$$f[x_i] = f(x_i)$$

Primera diferencia dividida

$$f[x_i, x_{i+1}] = \frac{f[x_{i+1}] - f[x_i]}{x_{i+1} - x_i}$$

Segunda Diferencia dividida

$$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}] = \frac{f[x_{i+1}, x_{i+2}] - f[x_i, x_{i+1}]}{x_{i+2} - x_i}$$

n -ésima diferencia dividida

$$f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}, x_n] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_n] - f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]}{x_n - x_0}$$

Cada una de las diferencias divididas me dará el resultado de cada uno de los coeficientes y con esos armo el Pol. de Newton

$$a_0 = f[x_0] ; a_1 = f[x_0, x_1] ; a_2 = f[x_0, x_1, x_2] ; \dots ; a_n = f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

Entonces ...

$$P_n(x) = f[x_0] + \sum_{k=1}^n f[x_0, x_1, \dots, x_k] (x - x_0) \dots (x - x_{k-1})$$

↳ Polinomio de Newton

Se puede armar con una tabla

x	$f[x_0]$	1° DDV	2° DDV
x_0	$f[x_0]$	a_0	a_1
x_1	$f[x_1]$	$f[x_0, x_1] = \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0}$	$f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0}$
x_2	$f[x_2]$	$f[x_1, x_2] = \frac{f[x_2] - f[x_1]}{x_2 - x_1}$	$f[x_1, x_2, x_3] = \frac{f[x_2, x_3] - f[x_1, x_2]}{x_3 - x_1}$
x_3	$f[x_3]$	$f[x_2, x_3] = \frac{f[x_3] - f[x_2]}{x_3 - x_2}$	$f[x_2, x_3, x_4] = \frac{f[x_3, x_4] - f[x_2, x_3]}{x_4 - x_2}$
x_4	$f[x_4]$	$f[x_3, x_4] = \frac{f[x_4] - f[x_3]}{x_4 - x_3}$	$f[x_3, x_4, x_5] = \frac{f[x_4, x_5] - f[x_3, x_4]}{x_5 - x_3}$
x_5	$f[x_5]$	$f[x_4, x_5] = \frac{f[x_5] - f[x_4]}{x_5 - x_4}$	$f[x_4, x_5, x_6] = f[x_5, x_6] - f[x_4, x_5]$

DBS!

La última DDV, que contiene a todos los nodos (x_0, x_1, \dots, x_n)

Podemos estimar el error usando esa DDV

$$\frac{|f^{(n)}(\xi)|}{n!} |(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})|$$

Polinomios de Chebyshev

Se designan de forma recursiva

Polinomios acotados en $[-1, 1]$

→ Debemos tomar los ceros del pol. de Ch. que se acercan en los x_k

$$x_k = \cos\left(\frac{2k+1}{2n}\pi\right)$$

Si $x \notin [-1, 1]$

Redefino mi variable

$$\tilde{x} = \frac{1}{2}[(b-a)x + a+b]$$

→ es traslado
a $-1, 1$

Ejemplos

Sea $f(x) = xe^x$ con $x \in [0, 1.5]$. Comparar los valores dados por el pol. de Lagrange con 4 nodos dados por ceros del 4to polinomio de Chebyshev y con el pol. de Ch.

Los ceros de Ch se encuentran en

$$x_k = \cos\left(\frac{2k+1}{2n}\pi\right)$$

1º Realizo el despejamiento pl. $\tilde{x} \in [-1, 1]$

$$a=0, b=1.5$$

$$\tilde{x} = \frac{1}{2}(1.5)x + 1.5 = \frac{1.5}{2}x + \frac{1.5}{2}$$

2º Buscamos pl de grado 4. $n=4$ (x_0, x_1, x_2, x_3)

$$x_0 = \cos\left(\frac{\pi}{8}\right); x_1 = \cos\left(\frac{3\pi}{8}\right); x_2 = \cos\left(\frac{5\pi}{8}\right); x_3 = \cos\left(\frac{7\pi}{8}\right)$$

Ahora los valores x_0, x_1, x_2, x_3 obtenidos están en el intervalo $[-1, 1]$, debo trasladarlos al original $[a, b]$

$$x_k = \frac{1}{2} [(1.5 - 0)x_k + a + 1.5]$$

Ahora calculamos

$$\tilde{x}_0 = \frac{1}{2} [1.5 \cdot x_0 + 1.5] = 1.4429$$

$$\tilde{x}_1 = \frac{1}{2} [1.5 \cdot x_1 + 1.5] = 1.0870$$

$$\tilde{x}_2 = \frac{1}{2} [1.5 \cdot x_2 + 1.5] = 0.4629$$

$$x_3 = \frac{1}{2} [1.5 \cdot x_3 + 1.5] = 0.05709$$

Armamos el Polinomio de Lagrange.

$$\tilde{L}_0(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)(x-x_3)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)(x_0-x_3)}$$

$$\tilde{L}_1$$

$$\tilde{L}_2$$

$$\tilde{L}_3$$

~~$$P(x) = \tilde{L}_0(x-x_0)(x-x_1)(x-x_3) + \tilde{L}_1(x-x_0)(x-x_2)(x-x_3)$$~~
~~$$+ \tilde{L}_2(x-x_0)(x-x_1)(x-x_3) + \tilde{L}_3(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)$$~~

$$P_L(x) = \tilde{L}_0 f(x_0) + \tilde{L}_1 f(x_1) + \tilde{L}_2 f(x_2) + \tilde{L}_3 f(x_3)$$

1º Despejar los x en $[1,5]$

2º Obtenemos \tilde{x}_k

3º Despejar cada \tilde{x}_k con la formula $x_k = \frac{1}{2} [(b-a)\tilde{x}_k + a + b]$

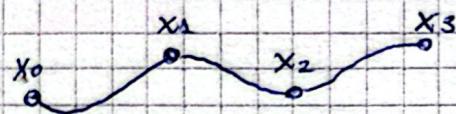
4º Armamos polinomio de Lagrange

Rta

$$P_3(x) = 1.3811x^3 + 0.04447x^2 + 1.3033x - 0.0144$$

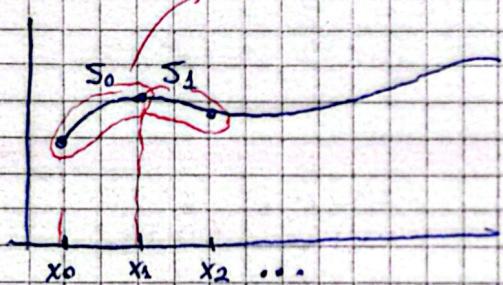
TRAZADOR Cúbico Spline

Entre nodos medidos, en lugar de hacer un Polinomio que pase por todos, será un polinomio segmentado



El polinomio Optimo es \Rightarrow Grado 3 $a_0 + a_1x + a_2x^2 + a_3x^3$

entre x_0 y x_2 de giro en S_0



mi S_x se define de a pedazos

$$S(x) = \begin{cases} S_0(x) = a_0 + b_0(x - x_0) + c_0(x - x_0)^2 + d_0(x - x_0)^3, & x \in [x_0, x_1] \\ S_1(x) = a_1 + b_1(x - x_1) + c_1(x - x_1)^2 + d_1(x - x_1)^3, & x \in [x_1, x_2] \\ \vdots \\ S_{n-1}(x) = a_{n-1} + b_{n-1}(x - x_{n-1}) + c_{n-1}(x - x_{n-1})^2 + d_{n-1}(x - x_{n-1})^3, & x \in [x_{n-1}, x_n] \end{cases}$$

$$S(x_0) = f(x_0) ; \quad | \quad S_0(x_1) = S_1(x_1)$$

$$(CONTRAPUNTO) \quad | \quad S_1(x_2) = S_2(x_2),$$

\vdots

$$| \quad S_j(x_{j+1}) = S_{j+1}(x_{j+1}) = f(x_{j+1}) |$$

y compárense derivadas en los extremos

$$| \quad \begin{aligned} S_j'(x_{j+1}) &= S'_{j+1}(x_{j+1}) \\ S''_j(x_{j+1}) &= S''_{j+1}(x_{j+1}) \end{aligned} |$$



Spine Cubica $s(x)$

⇒ Definida por la concatenación de polinomios de grado 3

Condiciones

Interpola a f

$$s(x_0) = f(x_0) \Rightarrow s_0(x_0) = f(x_0) = a_0,$$

$$s(x_1) = f(x_1) \Rightarrow s_1(x_1) = f(x_1) = a_1$$

⋮

$$s(x_{n-1}) = f(x_{n-1}) \Rightarrow s_{n-1}(x_{n-1}) = a_{n-1} = f(x_{n-1})$$

$$s(x_n) = f(x_n)$$

Tienen los mismos en los extremos comprendidos

$$s_0(x_1) = s_1(x_1)$$

$$s_1(x_2) = s_2(x_2)$$

⋮

$$s_{j-1}(x_j) = s_j(x_j)$$

En Derivadas

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

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

Condición Ligada

Se sabe $s'(x_0) = f'(x_0)$
y $s'(x_n) = f'(x_n)$

Frontera Libre

$$s''(x_0) = s''(x_n) = 0$$

no cambia de conc. en los extremos

Ajuste por Cuadrados Mínimos

El ajuste de un conjunto de pares medidos: $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$

x_i	$f(x_i) = y_i$
x_1	y_1
x_2	y_2
\vdots	\vdots
x_n	y_n

Primero pensamos en un ajuste LINEAL mediante una recta

$$y = a_0 + a_1 x + \epsilon \rightarrow \text{error}$$

hacer la tabla

	x_i	y_i	x_i^2	$x_i y_i$
1	-	-	-	-
2	-	-	-	-
3	-	-	-	-
$\sum x_i$	$\sum y_i$	$\sum x_i^2$	$\sum x_i y_i$	

Buscamos resolver el sust $A\hat{x} = b$ son soluciones
→ Busco \hat{x} lo más cercana a la solución

$$\hookrightarrow | A^T A \hat{x} = A^T b |$$

y el \hat{x} es el que minimiza la distancia
de b al
Col de A

MODELO LINEAL

$$y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1$$

$$\begin{cases} y_1 = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 \\ y_2 = \alpha_0 + \alpha_1 x_2 \end{cases}$$

$$\begin{cases} y_1 = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 \\ y_2 = \alpha_0 + \alpha_1 x_2 \\ \vdots \\ y_n = \alpha_0 + \alpha_1 x_n \end{cases}$$

escribimos de forma Matricial

$$\left(\begin{array}{cccc} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ 1 & x_3 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \vdots \\ y_n \end{array} \right)$$

El sistema
no tiene
solución

$$\text{Resolvemos } A^T A \tilde{x} = A^T b$$

$$\left(\begin{array}{ccccc} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{array} \right)$$

$$\Rightarrow \left(\begin{array}{cc} n & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{array} \right)$$

$$\begin{cases} n\alpha_0 + \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i \alpha_0 + \alpha_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{cases} \quad \text{busca}$$

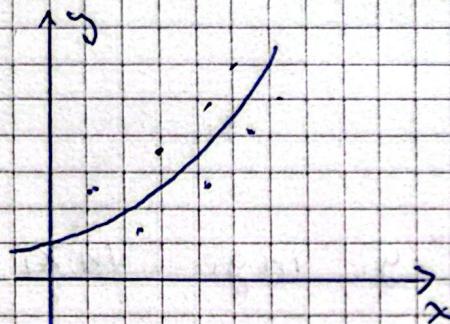
$$\boxed{\begin{array}{c} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{array}}$$

MODELO NO LINEAL

crecimiento poblacional \Rightarrow modelos exponenciales en tiempo corto

EXPONENCIAL

$$y = ae^{bx}$$

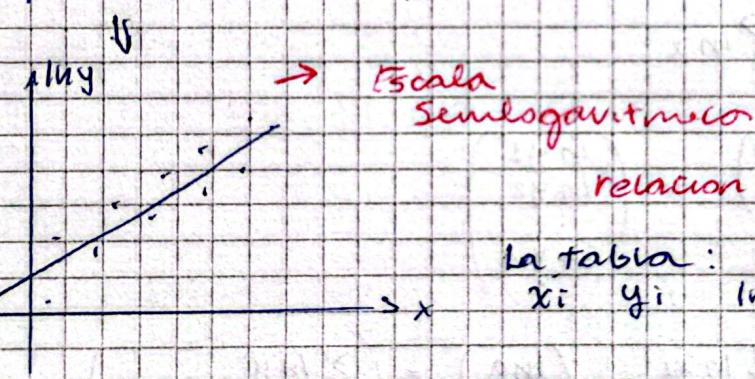


$$o \quad y = a \cdot 10^{bx}$$

\rightarrow Aproxima la a.m.

$$\ln y = \ln(ae^{bx})$$

$$[\ln y = \ln a + \ln e^{bx}]$$



relación lineal entre $\ln y$ y x

La tabla:

	x_i	y_i	$\ln y_i$	x_i^2	$x_i \ln y_i$
1	x_1	y_1	$\ln y_1$	x_1^2	$x_1 \ln y_1$
2	x_2	y_2	$\ln y_2$	x_2^2	$x_2 \ln y_2$
3	x_3	y_3	$\ln y_3$	x_3^2	$x_3 \ln y_3$
...
n	x_n	y_n	$\ln y_n$	x_n^2	$x_n \ln y_n$

$$\begin{cases} \ln a + \ln b x_1 = \ln y_1 \\ \ln a + \ln b x_2 = \ln y_2 \\ \vdots \\ \ln a + \ln b x_n = \ln y_n \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \ln a \\ \ln b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \ln y_1 \\ \ln y_2 \\ \vdots \\ \ln y_n \end{pmatrix}$$

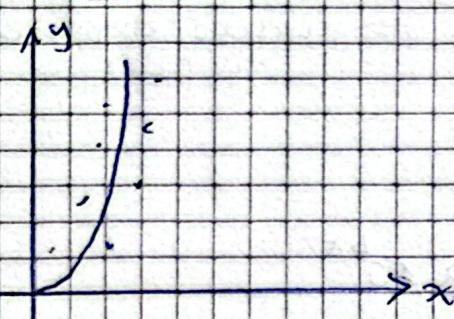
Resolvemos $A^T A \bar{x} = A^T Y$

$$\left(\begin{matrix} n & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum x_i^2 \end{matrix} \right) \begin{pmatrix} \ln a \\ \ln b \end{pmatrix} = \left(\begin{matrix} \sum \ln y_i \\ \sum \ln y_i \cdot x_i \end{matrix} \right)$$

$$\begin{cases} n \ln a + \sum x_i \ln b = \sum \ln y_i \\ \sum x_i \ln a + \sum x_i^2 \ln b = \sum \ln y_i \cdot x_i \end{cases}$$

POTENCIAL

$$y = ax^b$$



$$\ln y = \ln(ax^b)$$

$$\ln y = \ln a + \ln x^b$$

$$\ln y = \ln a + b \ln x$$

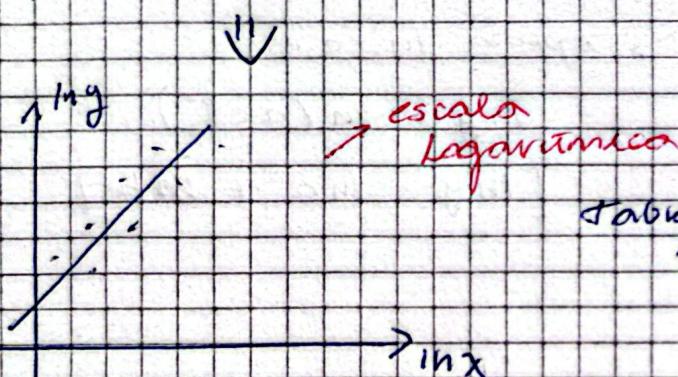


Tabla:

x_i	y_i	$\ln y_i$	$\ln x_i$
-------	-------	-----------	-----------

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} \ln x_1 \\ \ln x_2 \\ \vdots \\ \ln x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \ln a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \ln y_1 \\ \ln y_2 \\ \vdots \\ \ln y_n \end{pmatrix}$$

$$\text{Resolvemos: } \begin{pmatrix} n & \sum \ln x_i \\ \sum \ln x_i & \sum (\ln x_i)^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \ln a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum \ln y_i \\ \sum \ln y_i \cdot \ln x_i \end{pmatrix}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} n \ln a + \sum \ln x_i \cdot b = \sum \ln y_i \\ \sum \ln x_i \cdot \ln a + \sum (\ln x_i)^2 b = \sum \ln y_i \cdot \ln x_i \end{array} \right.$$

Razos a y b

$$a_0 + a_1 x + a_2 x^2$$

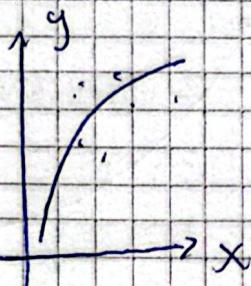
RACIONAL

$$\underline{y = \frac{ax}{b+x}}$$

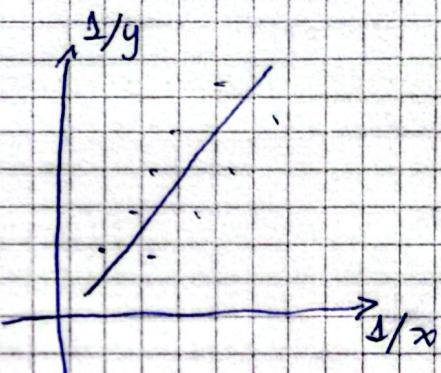
$$\rightarrow \frac{1}{y} = \frac{b+x}{ax} \quad a \neq 0$$

$$\frac{1}{y} = \frac{b}{ax} + \frac{1}{a}$$

$$\left(\frac{1}{y} \right) = \left(\frac{1}{ax} \right) \frac{b}{a} + \frac{1}{a}$$



⇒



$$\begin{cases} \frac{1}{y_1} = 1/x_1 \cdot b/a + 1/a \\ \frac{1}{y_2} = 1/x_2 \cdot b/a + 1/a \\ \vdots \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1/x_1 \\ 1 & 1/x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 1/x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/a \\ b/a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/y_1 \\ 1/y_2 \\ \vdots \\ 1/y_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \left(\frac{n}{\sum 1/x_i} \cdot \frac{\sum 1/x_i}{(\sum 1/x_i)^2} \right) \begin{pmatrix} 1/a \\ b/a \end{pmatrix} = \left(\frac{\sum 1/y_i}{\sum 1/y_i \cdot \sum 1/x_i} \right)$$

$$\begin{cases} n/a + b/a \cdot \sum 1/x_i = \sum 1/y_i \\ \frac{1}{a} \sum \frac{1}{x_i} + \frac{b}{a} \cdot \sum \left(\frac{1}{x_i} \right)^2 = \sum \frac{1}{y_i} \cdot \frac{1}{x_i} \end{cases}$$

Basca a y b/

$$\boxed{y = \frac{ax}{b+x}}$$



Diferenciación Numérica

x_i	$f(x_i)$
x_{i-1}	$f(x_{i-1})$
x_i	$f(x_i)$
x_{i+1}	$f(x_{i+1})$

Def. HACIA ADELANTE

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

DIFFERENCIAS DE PRIMER ORDEN

HACIA ADELANTE

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

HACIA ATRÁS

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

CENTRADAS

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

$\rightarrow O(h^2)$

Mejor Aproximación

DERIVADA SEGUNDA

DIF. CENTRADA 5

$$\begin{aligned}
 f''(x_i) &= \frac{f'(x_{i+2}) - f'(x_{i-2})}{2h} \\
 &= \frac{f(x_{i+2}) - f(x_i)}{2h} - \frac{f(x_{i+2}) - f(x_{i-2})}{2h} \\
 &= \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_i) + f(x_{i-2})}{2h} - \frac{1}{2h} \\
 f''(x_i) &\approx \boxed{\frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_i) + f(x_{i-2})}{4h^2}}
 \end{aligned}$$

DIF. HACIA ADELANTE

$$\begin{aligned}
 f''(x_i) &= \frac{f'(x_{i+2}) - f'(x_i)}{h} \\
 &= \frac{f(x_{i+2}) - f(x_{i+1})}{2h} - \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} \\
 f''(x_i) &= \boxed{\frac{f(x_{i+2}) + 2f(x_i) - 2f(x_{i+1})}{h^2}}
 \end{aligned}$$

DIF. HACIA ATRÁS

$$\begin{aligned}
 f''(x_i) &= \frac{f'(x_i) - f'(x_{i-2})}{h} \\
 &= \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{h} - \frac{f(x_{i-1}) - f(x_{i-2})}{h} \\
 f''(x_i) &= \boxed{\frac{f(x_i) - 2f(x_{i-1}) + f(x_{i-2})}{h^2}}
 \end{aligned}$$

Richardson

$$L(f) = f'(x) = R(h) + \alpha_2 h^2 + \alpha_4 h^4 + \alpha_6 h^6 + \dots \quad (1)$$

$$\bullet R(h) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} \rightarrow \text{Def Cerradura}$$

$$\bullet \alpha_k = -\frac{f^{(k+1)}(x)}{(k+1)!}$$

La Ec. (1) da la primera estimación de la derivada usando los métodos de Richardson.

Luego evaluamos en $h/2$

Se aproxima

$$f'(x) = \frac{4R(h/2) - R(h)}{3} \quad \text{cometo un error de } \theta(h^4)$$

Puedo seguir todos los veces que quiera. Incrementando: $h/4, h/8, h/16 \dots$

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

$$R^{(2)}(h) = \frac{16R(h/2) - R(h)}{15}$$

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

⋮

$$R(h/4) = \frac{f(x+h/4) - f(x-h/4)}{h/2}$$

$$R^{(2)}(h) = \frac{4R(h/2) - R(h)}{3}$$

$$R^{(2)}(h/2) = \frac{4R(h/4) - R(h/2)}{3}$$

$$R^{(k)}(n) = \frac{4^k R^{(k-1)}(n/2) - R^{(k-1)}(n)}{4^k - 1} \rightarrow \text{anexo}$$

$$R^{(0)}(n) = R(n)$$

$$R(n) = \frac{f(x+n) - f(x-n)}{2n}$$

$$\begin{array}{c}
 R(n) \\
 | \\
 R(n/2) \\
 | \\
 R(n/4) \\
 | \\
 R(n/8)
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{c}
 R^{(1)}(n) \\
 > \\
 R^{(1)}(n/2) \\
 > \\
 R^{(1)}(n/4) \\
 > \\
 R^{(2)}(n/2) \\
 > \\
 R^3(n)
 \end{array}$$

↓ Dif. Centradas

Integración Numerical.

Método de Romberg

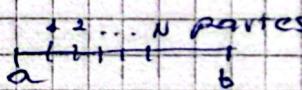
$$\rightarrow \int_a^b$$

$$R_{1,1} = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

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

Simpson 1/3 :
• 3 nodos consec

• Pol de Grado 2

Intervalo  La separación entre 2 nodos es eindistante de h

REGLA DE LOS TRAPECIOS

la función se approxima en cada intervalo $[x_k, x_{k+1}]$ mediante el Polinomio de Lagrange $P_L(x)$

$$\int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) \approx \int_{x_k}^{x_{k+1}} P_L(x) dx = \int_{x_k}^{x_{k+1}} (\star)$$

$$(\star) P_L(x) = f(x_k) - \frac{(x - x_{k+1})}{(x_k - x_{k+1})} + \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x_{k+1}) - \frac{(x - x_k)}{x_{k+1} - x_k}$$

N > 1 ; Regla compuesta de los Trapecios

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

N=1, Regla de los Trapecios Simples

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

$$h = \frac{b-a}{N}$$

REGLA DE SIMPSON 1/3

se aproxima f en cada subintervalo $[x_k, x_{k+2}]$
 $k = 0, 1, 2, \dots, N-2$. mediante un pol. de Lagrange de
grado ≤ 2

N debe ser par y $N \geq 2$

Entonces:

$$\int_{x_n}^{x_{n+2}} f(x) dx \approx \frac{h}{3} [f(x_n) + 4f(x_{n+1}) + f(x_{n+2})]$$

Luego... Regla Simpson 1/3 compuesta

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

impares pares

$N=2$. Regla Simpson 1/3 simple

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{6} \left[f(a) + 4f\left(\frac{b+a}{2}\right) + f(b) \right]$$
$$= f(x_0) + 4f(x_1) + f(x_2)$$

Método de Romberg

$$h_i = \frac{b-a}{2^{i-1}}$$

Para la 1^o columna aplicamos trapezios

$$\begin{matrix} R_{1,1} \\ R_{2,1} \\ R_{3,1} \\ \vdots \\ R_{i,1} \end{matrix}$$

$$[R_{1,1} = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]]$$

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

Luego Aplicamos Richardson con

$$R_{i,j} = \frac{4^{j-1} R_{i,j-1} - R_{i-1,j-1}}{4^{j-2}}$$

Ecuaciones Diferenciales.

PROBLEMA DE LOS VALORES INICIALES : PVI $\begin{cases} y' = f(t, y), \quad a \leq t \leq b \\ y(a) = y_0 \end{cases}$

EULER

o Debemos saber el valor de la solución en intervalos.
Este método tiene por objeto obtener una aproximación de un problema bien planteados.

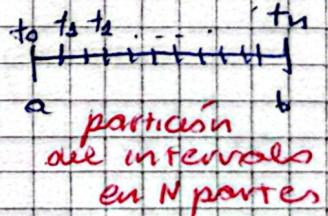
$$\frac{dy}{dt} = f(t, y) \quad a \leq t \leq b, \quad y(a) = a$$

se generan aproximaciones a la solución en varios valores llamados puntos de Red en el intervalo $[a, b]$.
Estos puntos se seleccionan de la forma

$$t_i = a + ih \quad \forall i = 0, 1, 2, \dots, N$$

$$t_0 = a$$

$$h = \frac{b-a}{N}$$



Pretendo en los nodos t_i

en $y_i \approx y(t_i)$ \Rightarrow La aprox de la solución Real

Euler:

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + h f(t_i, y_i) \\ y(a) = y_0 = \alpha \end{cases} \quad \forall i = 0, \dots, N-1$$

RUNGE-KUTTA

La idea es escribir la aproximación de la solución de PVI.

$$\begin{cases} y' = f(t, y) & a \leq t \leq b \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$

de la siguiente forma:

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

donde $\varphi(t_i, y_i, h)$ es una función

Definimos:

$$\varphi(t_i, y_i, h) = a_1 k_1 + a_2 k_2 + \dots + a_n k_n$$

donde a_1, a_2, \dots, a_n son constantes
 k_i se definen

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

$$k_2 = f(t_i + p_1 h, y_i + q_1 \cdot k_1 \cdot h)$$

para el k_n necesito todos los k_i previos

El orden de RK depende de la cantidad de k_i que se usen

RK - Punto Medio

$$y_{i+1} = y_i + h \left(\alpha_1 k_1 + \alpha_2 k_2 \right) \quad \begin{matrix} \alpha_1 = 0 \\ \alpha_2 = 1 \end{matrix}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} y_{i+1} = y_i + hk_2 \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$

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

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{1}{2}k_1 h\right)$$

orden de convergencia (RK-02 = $\alpha_1 k_1 + \alpha_2 k_2$)
 $n^2 \sim O(n^2)$

RK - Orden 4

$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

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

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{1}{2}k_1 h\right)$$

$$k_3 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{1}{2}k_2 h\right)$$

$$k_4 = f(t_i + h, y_i + k_3 h)$$

$$\rightarrow O(h^4)$$

SISTEMA DE EC. Diferenciales (PVI)

Dados el sistema

$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = f_1(t, x_1, \dots, x_n) \\ \frac{dx_2}{dt} = f_2(t, x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ \frac{dx_n}{dt} = f_n(t, x_1, \dots, x_n) \end{cases}$$

Se puede aproximar la sol con cualquiera de los métodos anteriores

Ejemplos aplicados al sistema

$$\begin{cases} x' = f(t, x, y) \\ y' = g(t, x, y) \\ x(t_0) = x_0 \\ y(t_0) = y_0 \end{cases} \quad t_0 \leq t \leq b$$

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

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



RK - Punto mediano

$$\begin{aligned}x' &= f(t, x, y) \\y' &= g(t, x, y)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}x(t_0) &= x_0 \\g(t_0) &= y_0\end{aligned}$$

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

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

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

$$\begin{aligned}x_{i+1} &= x_i + n k_2 \\y_{i+1} &= y_i + n m_2\end{aligned}$$

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

$$k_1 = f(t, x, y) \quad m_1 = g(t, x, y)$$

$$k_2 = f\left(t_i + \frac{h}{2}, x + \frac{k_1 h}{2}, y + \frac{m_1 h}{2}\right) \quad m_2 = g\left(t_i + \frac{h}{2}, x + \frac{k_1 h}{2}, y_i + \frac{m_1 h}{2}\right)$$

Ecuaciones Dif.

DE

Orden Superior

Un problema de valores iniciales de 2º orden

$$\left\{ \begin{array}{l} y'' = f(x, y, y') \\ y(x_0) = y_0 \\ y'(x_0) = w_0 \end{array} \right.$$

Se puede expresar como un problema de valores iniciales para un syst. de ec. deg de primer orden

Hacemos un 'cambio de variables' \Rightarrow si $y' = u$
nos queda:

$$\left\{ \begin{array}{l} y' = u \\ u' = f(x, y, u) \end{array} \right. \quad \begin{array}{l} \text{--- } k \\ \text{--- } m \end{array}$$

\rightarrow Euler

$$\begin{pmatrix} y_{i+1} \\ y_{i+1}' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_i \\ y_i' \end{pmatrix} + h \begin{pmatrix} m_i \\ f(x_i, y_i, m_i) \end{pmatrix}$$

\rightarrow RK - 1/2

$$\begin{pmatrix} y_{i+1} \\ y_{i+1}' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_i \\ y_i' \end{pmatrix} + h \begin{pmatrix} k_2 \\ m_2 \end{pmatrix}$$

$$k_2 = m_i$$

$$m_2 = f(x_i, y_i, m_i)$$

$$k_2 = m_i + \frac{h m_2}{2}$$

$$m_2 = f\left(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{k_2}{2}, m_i + \frac{m_2}{2}\right)$$

Ecuaciones Dif. Problema de Valores en la Frontera

Ec. dif. de 2º orden

$$\begin{cases} y'' = f(x, y, y') \\ a \leq x \leq b \end{cases}$$

$$\begin{cases} y(a) = \alpha \\ y(b) = \beta \end{cases} \rightarrow \text{Condiciones en la frontera}$$

Momento de flexión: $\frac{d^2 M}{dx^2} = w(x)$ \rightarrow carga por unidad de long

Viga endotrada en ambos extremos \rightarrow



Necesito saber las condiciones en la frontera

$$y(0) = 0, y(L) = 0, y'(0) = 0, y'(L) = 0$$

pendiente de la recta tg en los extremos

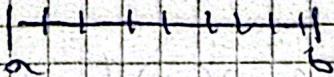
Dado un problema del estado:

$$\begin{cases} y'' = f(x, y, y') \\ a \leq x \leq b \end{cases}$$

$$y(a) = \alpha$$

$$y(b) = \beta$$

\rightarrow partición del int. a, b



$$h = \frac{b-a}{N}$$

$$y''_i = \frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2}$$

$$\Rightarrow y(x+h) - y(x-h) = 2h y'(x)$$

$$y'(x) \cong \frac{y(x+h) - y(x-h)}{2h}$$

$$\Rightarrow g'_i = \frac{y_{i+1} - y_{i-1}}{2h} \quad \begin{matrix} \rightarrow \text{Def} \\ \text{Centradas} \end{matrix}$$

Esto lo voy a sustituir en la EDO, VF

Sea el PVF:

$$y'' + P(x)y' + Q(x)y = f(x)$$

$$y(a) = \alpha$$

$$y(b) = \beta$$

$$x_i = a + ih, \quad i=0, 1, \dots, n$$

$$h = \frac{b-a}{N}$$

$$y \equiv y'' = y'x^2 - 2y + 5e^x$$

escribir

$$y'' = \frac{-4y'}{x^2} + 2y = 5e^x$$

$$P(x) \quad Q(x) \quad f(x)$$

$$x_0 = a$$

$$x_n = b$$

Reemplazando con y'' e y'

$$\frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + P(x) \left[\frac{y_{i+1} - y_{i-1}}{2h} \right] + Q(x)y_i = f(x_i) \quad x_0 = a$$

o
o
o

$$y_{i+1} [1 + 2h P(x_i)] - y_i [2 - h^2 Q(x_i)] + y_{i-1} [1 - 2h P(x_i)] = h^2 f(x_i)$$

EC. Dif. PVF. en derivadas parciales

Una ecuación en derivadas parciales es aquella que expresa una relación entre una función de varias variables y todos o algunas de sus derivadas parciales.

Su representación general es:

$$f(x, y, \dots, \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \dots, \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}, \dots) = 0$$

donde $u = g(x, y)$

Ej. del formato de las ec. de derivadas parciales de segundo orden:

$$\frac{A \partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{B \partial^2 u}{\partial x \partial y} + \frac{C \partial^2 u}{\partial y^2} + F = 0$$

donde A, B, C y F son funciones de las variables x e y

Clasificación

- | | | | |
|----|-----------------|---------------|-------------|
| Si | $B^2 - 4AC < 0$ | \Rightarrow | ELÍPTICA |
| Si | $B^2 - 4AC = 0$ | \Rightarrow | PARABÓLICA |
| Si | $B^2 - 4AC > 0$ | \Rightarrow | HIPERBÓLICA |

Ecuación de onda

$$\underline{\text{EDP}} \quad u_{tt} - C^2 u_{xx} = F(x, t) \quad x \in [0, L]$$

) \rightarrow velocidad de las ondas

$$\hookrightarrow \text{EDO} \Rightarrow \frac{\partial u}{\partial t^2} - C^2 \frac{\partial u}{\partial x^2} = \text{Fuerza ext}$$

Ecuación del Calor

temperatura de una barra homogénea de long. L con focos o sumideros de calor internos descritos por $F(x, t)$

La EDP es:

$$\boxed{u_t - k^2 u_{xx} = F(x, t)}, \quad x \in (0, L), t > 0$$

↑ focos de calor

k^2 depende de la conductividad térmica, la densidad y la calor esp. del material

$$\frac{\partial u}{\partial t} - k^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = F(x, t)$$

condiciones iniciales

- desplazamiento
- velocidad
- temperatura

Ec. Ondas: 2DO orden (necesita 2 condiciones iniciales)

- desplazamiento inicial: $u(\bar{x}, 0) = f(x)$
- velocidad inicial: $u_t(\bar{x}, 0) = g(x)$

Ec. Calor: 1ER ORDEN (necesita 1 CI)

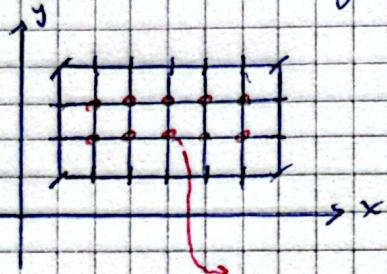
- temperatura inicial: $u(\bar{x}, 0) = f(x)$

El métodos utilizados en derivadas parciales es diferencias finitas.

- Se requiere de una función $f(u(x_i, y_j))$: donde x e y son las variables independientes. i es el índice de la posición para x y j es el índice para la pos. de y
- La solución es un arreglo de 2 dimensiones

Partición:

$$\begin{aligned} 0 \leq i \leq n \\ 0 \leq j \leq m \end{aligned}$$



Hago una partición en el eje x de n partes y en el eje y de m partes.

$$\begin{aligned} x &= i \\ y &= j \end{aligned}$$

Cada punto lo llamamos: (x_i, y_j)

La solución la llamamos $u_{ij} = (x_i, y_j)$

Considerando diferencias centradas:

$$\boxed{\frac{\partial u}{\partial x}}_{ij} = \frac{1}{2\Delta x} [u_{i+1,j} - u_{i-1,j}]$$

$$\boxed{\frac{\partial u}{\partial y}}_{ij} = \frac{1}{2\Delta y} [u_{i,j+1} - u_{i,j-1}]$$

$$(3) \quad \boxed{\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}} = \frac{1}{(\Delta x)^2} [u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j}]$$

$$(4) \quad \boxed{\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}} = \frac{1}{(\Delta y)^2} [u_{i,j-1} - 2u_{i,j} + u_{i,j+1}]$$

$$\boxed{\frac{\partial^2 u}{\partial x \partial y}} = \frac{1}{4\Delta x \Delta y} [u_{i+1,j-1} - u_{i-1,j+1} - u_{i+1,j-1} + u_{i+1,j+1}]$$

LA EC. EN DERIVADAS PARCIALES. ELÍPTICAS

$$\frac{\partial^2 u(x,y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u(x,y)}{\partial y^2}$$

$$\Delta x = \frac{b-a}{n} \quad x_i = a + i\Delta x$$

$$\Delta y = \frac{c-d}{m} \quad y_i = d + j\Delta y$$

usamos (3) y (4)