

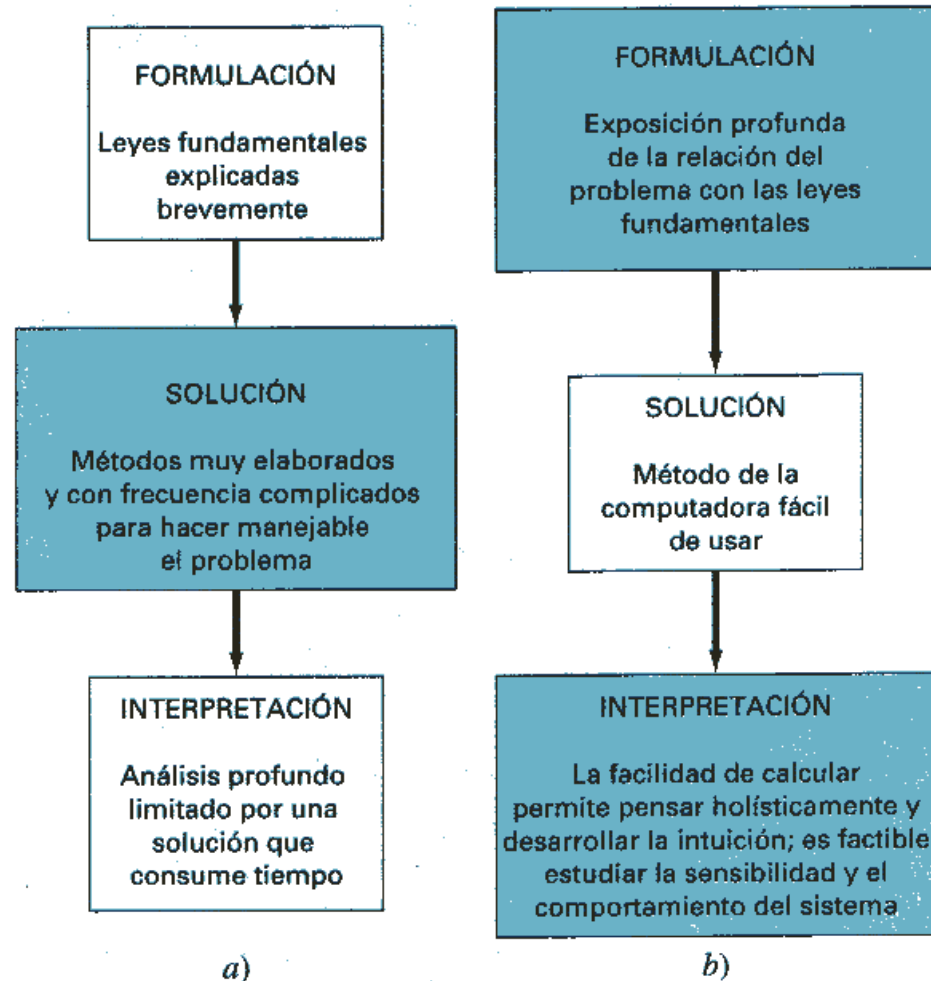
Clase 1

Modelos, computadoras y análisis del error

Métodos numéricos

Técnicas que permiten resolver problemas matemáticos (de cierta complejidad) a través de (uan gran cantidad de) operaciones aritméticas.

Solución de problemas en Ingeniería



Los métodos numéricos y la práctica en ingeniería

Razones por la que estudiar MN:

Los MN son herramientas muy poderosas para la solución de problemas

Dan los fundamentos del software 'enlatado'

Permiten resolver problemas sin el uso de software 'enlatado'

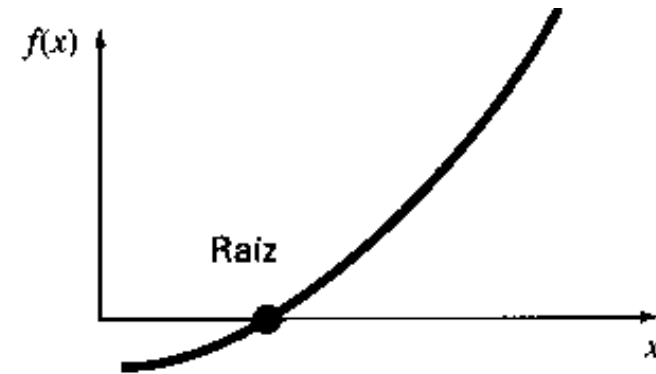
Permiten cuantificar y acotar los errores que producen las computadoras

Ayudan a entender distintas ramas de la Matemática

Resumen

a) Parte 2: Raíces de ecuaciones

Resuelva $f(x) = 0$ para x .



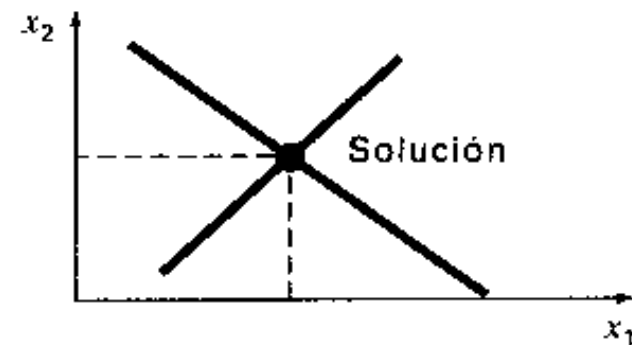
b) Parte 3: Sistema de ecuaciones algebraicas lineales

Dadas las a 's y las c 's, resolver

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = c_1$$

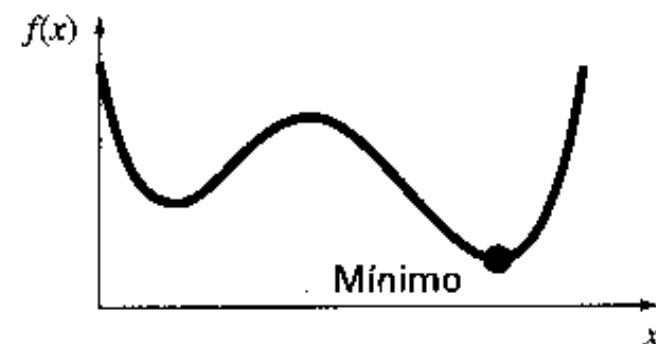
$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = c_2$$

para las x 's.



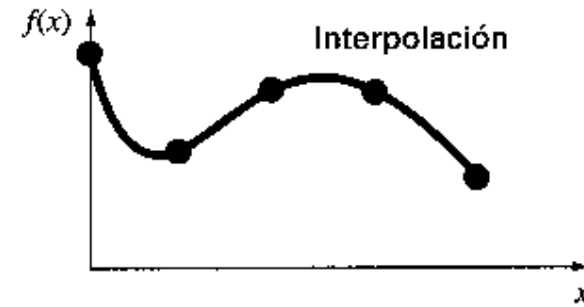
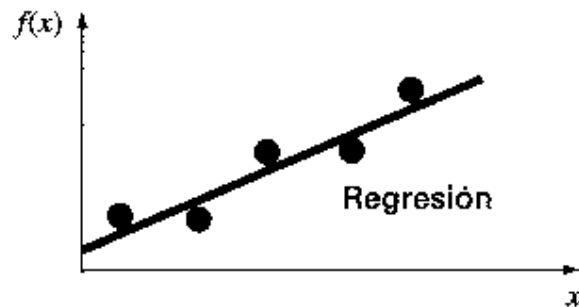
c) Parte 4: Optimización

Determine la x que da el óptimo de $f(x)$.



Resumen

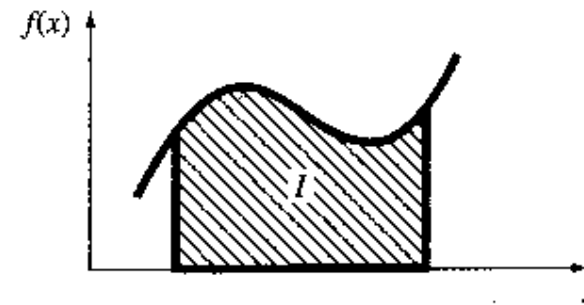
d) Parte 5: Ajuste de curvas



e) Parte 6: Integración

$$I = \int_a^b f(x) dx$$

Encuentre el área bajo la curva.



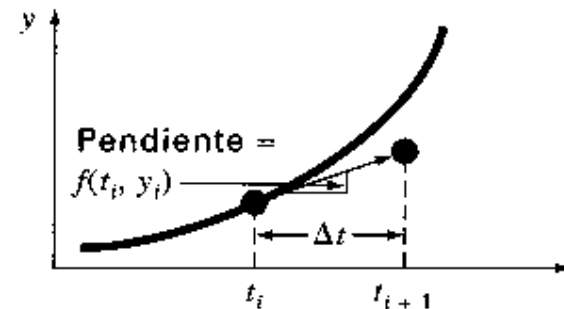
f) Parte 7: Ecuaciones diferenciales ordinarias

Dada

$$\frac{dy}{dt} \approx \frac{\Delta y}{\Delta t} = f(t, y)$$

resolver para y como función de t .

$$y_{i+1} = y_i + f(t_i, y_i) \Delta t$$



Organización



Modelos matemáticos

Formulación (o ecuación) que expresa las características *esenciales* de un sistema físico:

$$\begin{matrix} \text{variable} \\ \text{dependiente} \end{matrix} = f \left(\begin{matrix} \text{variables} \\ \text{independientes} \end{matrix}, \text{parámetros}, \begin{matrix} \text{términos} \\ \text{fuente} \end{matrix} \right)$$

Ejemplo: paracaidista

Modelo matemático

$$F = m a$$

Es decir

$$\frac{d v}{d t} = \frac{F}{m}$$

siendo

$$F = F_D + F_U$$

con

$$F_D = m g \ ; \ F_U = - c v$$



Ejemplo: paracaidista

Reemplazando y reordenando,

$$\frac{d v}{d t} = g - \frac{c}{m} v(t)$$

que es una ecuación diferencial ordinaria (EDO).

Como se resuelve?:

Por métodos analíticos → Análisis Matemático

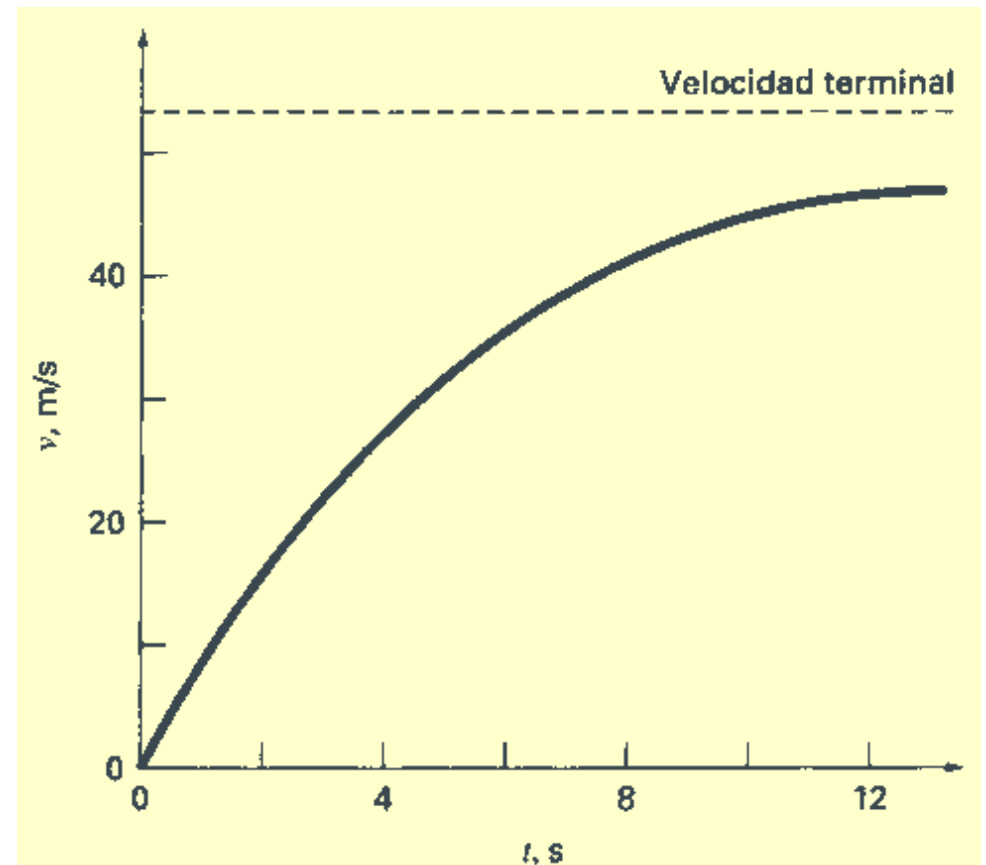
Por métodos numéricos

Solución analítica

$$v(t) = \frac{g m}{c} \left(1 - e^{-\frac{c}{m} t} \right)$$

Datos: $m = 68.1 \text{ kg}$; $c = 12.5 \text{ kg/s}$

t, s	v m/s
0	0.00
2	16.40
4	27.77
6	35.64
8	41.10
10	44.87
12	47.49
∞	53.39



Solución numérica

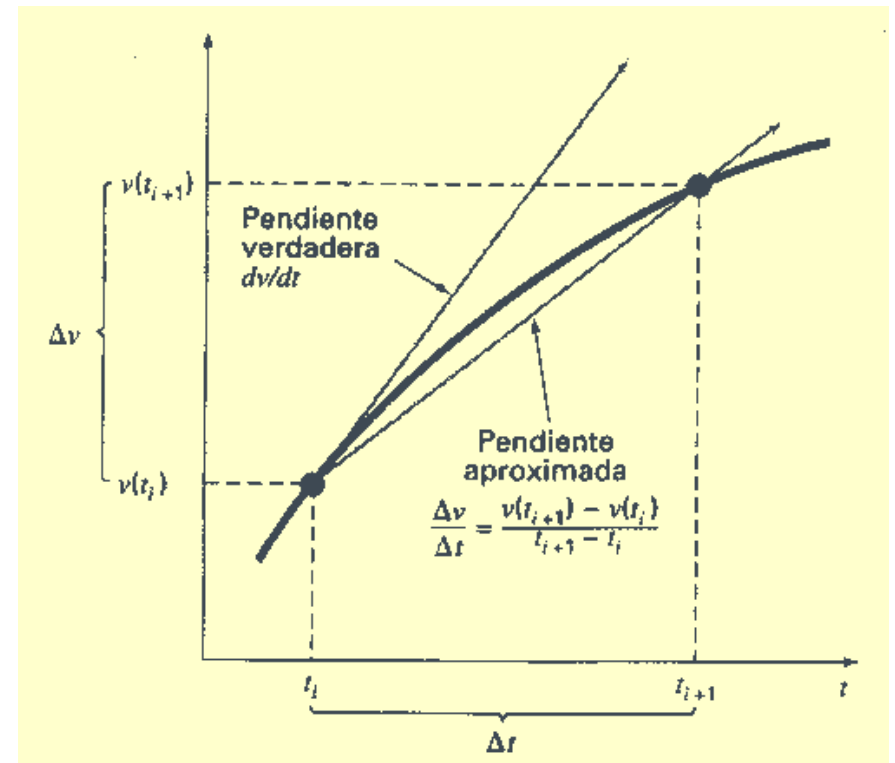
Reemplazamos la derivada por el cociente incremental:

$$\frac{dv}{dt} \approx \frac{\Delta v}{\Delta t} = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i}$$

Reemplazando y reordenando:

$$v(t_{i+1}) = v(t_i) + \left[g - \frac{c}{m} v(t_i) \right] (t_{i+1} - t_i)$$

Método de Euler



Solución numérica

Con los mismos datos,

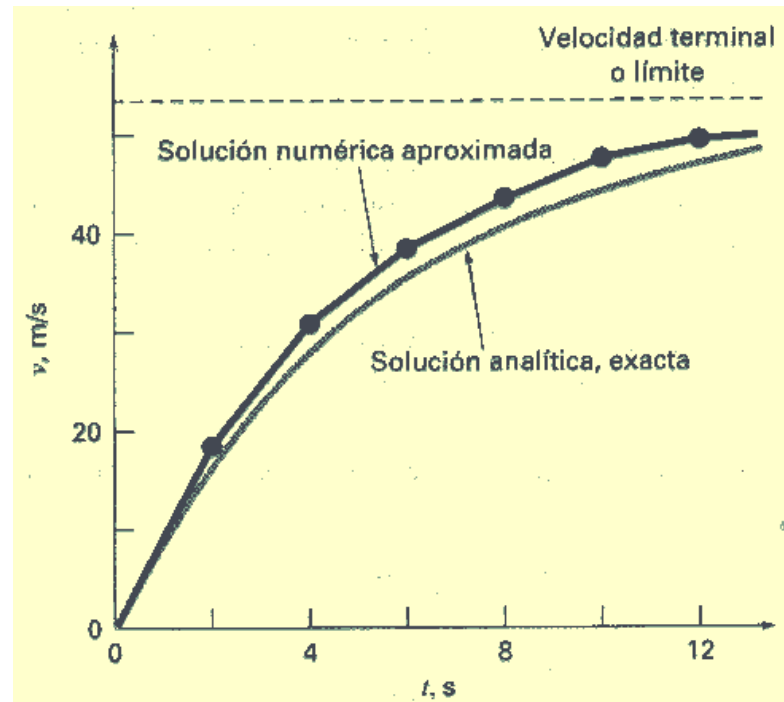
Para $t_{i+1} = 2 \text{ s}$

$$v = 0 + \left[9.8 - \frac{12.5}{68.1}(0) \right] 2 = 19.60 \text{ m/s}$$

Para $t_{i+1} = 4 \text{ s}$

$$v = 19.60 + \left[9.8 - \frac{12.5}{68.1}(19.60) \right] 2 = 32.00 \text{ m/s}$$

t, s	v m/s
0	0.00
2	19.60
4	32.00
6	39.85
8	44.82
10	47.97
12	49.96
∞	53.39



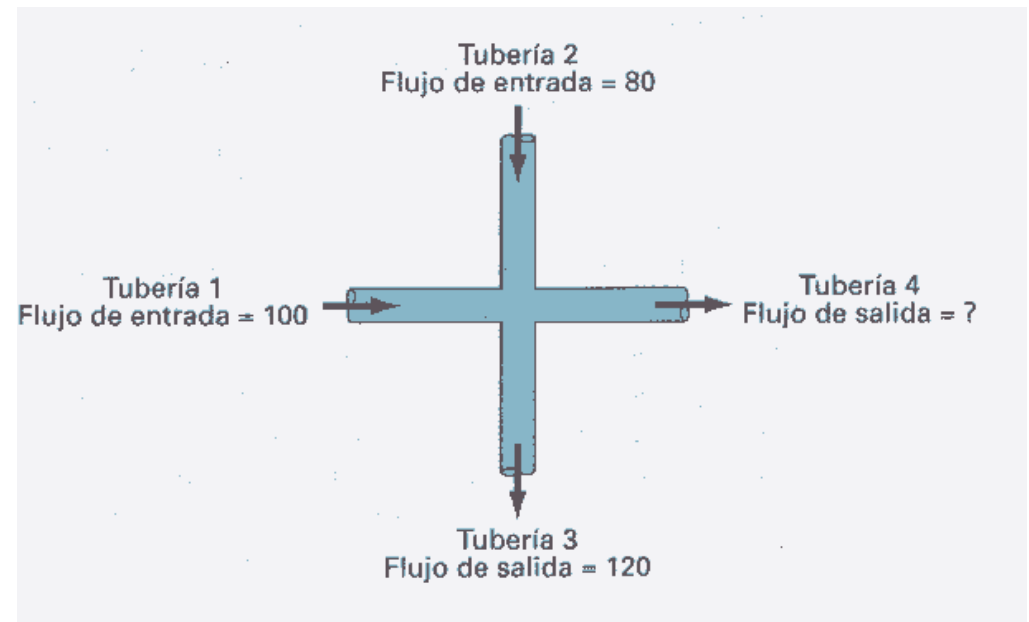
Leyes de conservación e ingeniería

Cambio = incremento – decremento

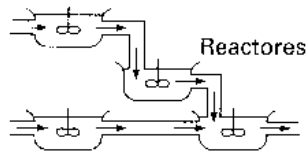
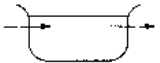
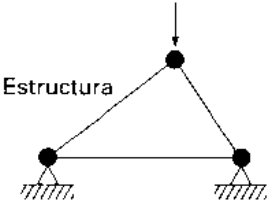
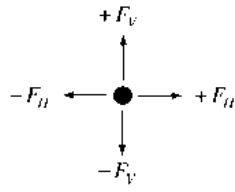
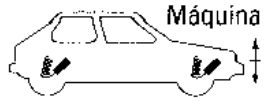
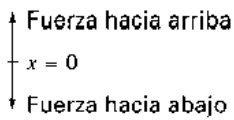
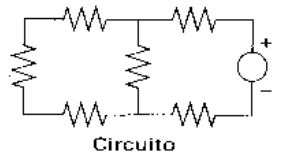
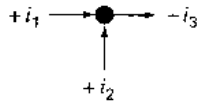
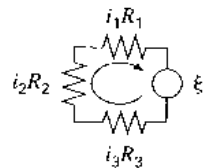
Si el problema es estacionario, cambio = 0
entonces

incremento = decremento

Ejemplo: flujo en
tuberías
(conservación
de masa)



Leyes de conservación e ingeniería

Campo	Dispositivo	Principio aplicado	Expresión matemática
Ingeniería química		Conservación de la masa	<p>Balace de la masa:</p> <p>Entrada  Salida</p> <p>En un periodo $\Delta \text{masa} = \text{entradas} - \text{salidas}$</p>
Ingeniería civil		Conservación del momentum	<p>Equilibrio de fuerzas:</p>  <p>En cada nodo $\sum \text{fuerzas horizontales } (F_H) = 0$ $\sum \text{fuerzas verticales } (F_V) = 0$</p>
Ingeniería mecánica		Conservación del momentum	<p>Equilibrio de fuerzas:</p>  <p>$m \frac{d^2 x}{dt^2} = \text{Fuerza hacia abajo} - \text{fuerza hacia arriba}$</p>
Ingeniería eléctrica		Conservación de la carga	<p>Balace de corriente:</p> <p>En cada nodo $\sum \text{corriente } (i) = 0$</p> 
		Conservación de la energía	<p>Balace de voltaje:</p>  <p>Alrededor de cada malla $\sum \text{fems} - \sum \text{caída de potencial en los resistores} = 0$ $\sum \xi - \sum iR = 0$</p>

Problemas 1.1 a 1.18 (p. 22)

Programación y software

Necesidad de realizar numerosos cálculos en forma rápida y eficiente

Dos paradigmas:

- Planilla de cálculo

- Programación estructurada: basada en las estructuras de control:

 - Secuencia

 - Decisión

 - Repetición

Estructuras de control en GNUOctave

Decisión

```
if condicion
    Instruccion;
[else
    Instrucción;]
endif

switch expresion
    case valor_1
        Instruccion;
    case valor_2
        Instruccion;
    ...
    otherwise
        Instruccion;
endswitch
```

Repetición

```
while condicion
    Instruccion;
endwhile

do
    Instruccion;
until condicion;

for variable = rango
    Instruccion;
endfor

for var=v_in:[paso:]v_fin
    Instruccion;
endfor
```

Programación y software

Ejemplo: resolver numéricamente el problema del paracaidista con un paso $\Delta t = 0.1$ s, para t entre 0 y 10 s. Comparar las soluciones numérica (aproximada) y analítica (exacta).

Solución

Con planilla de cálculo: [paracaidista.ods](#)

Con un programa en GNUOctave (MATLAB):

Código: [paracaidista.m](#)

Problemas 2.1 a 2.20 (p. 48)

Errores numéricos

De redondeo

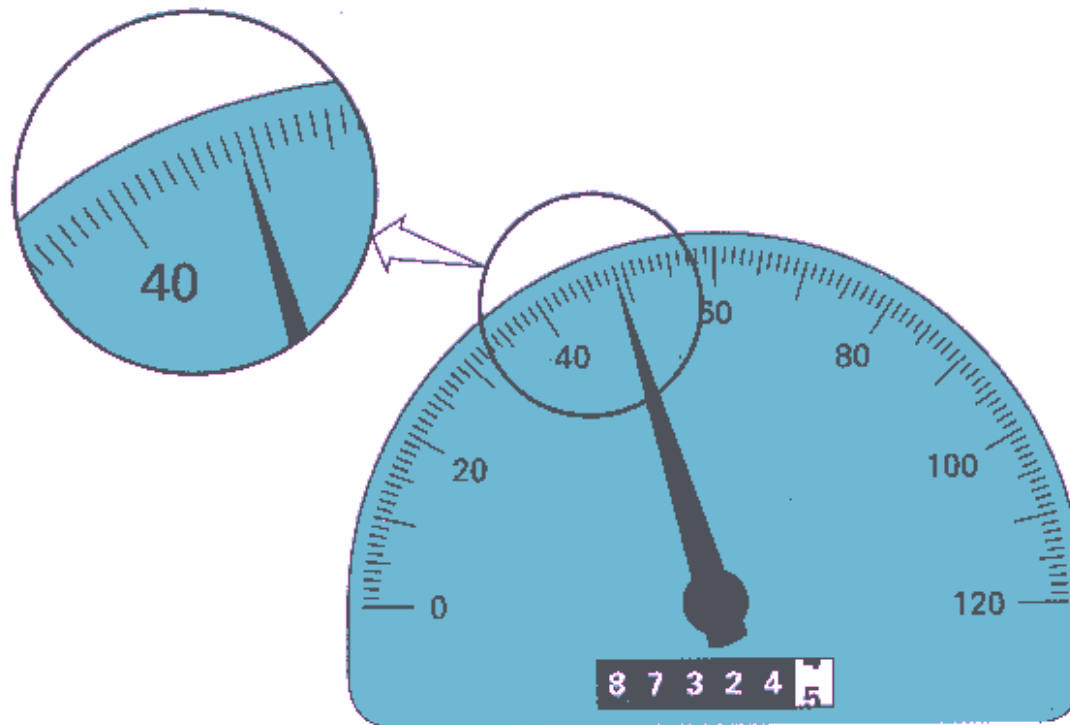
Capacidad limitada de almacenamiento de las computadoras

De truncamiento

Diferencia entre la formulación matemática exacta y la aproximación numérica

Cifras significativas

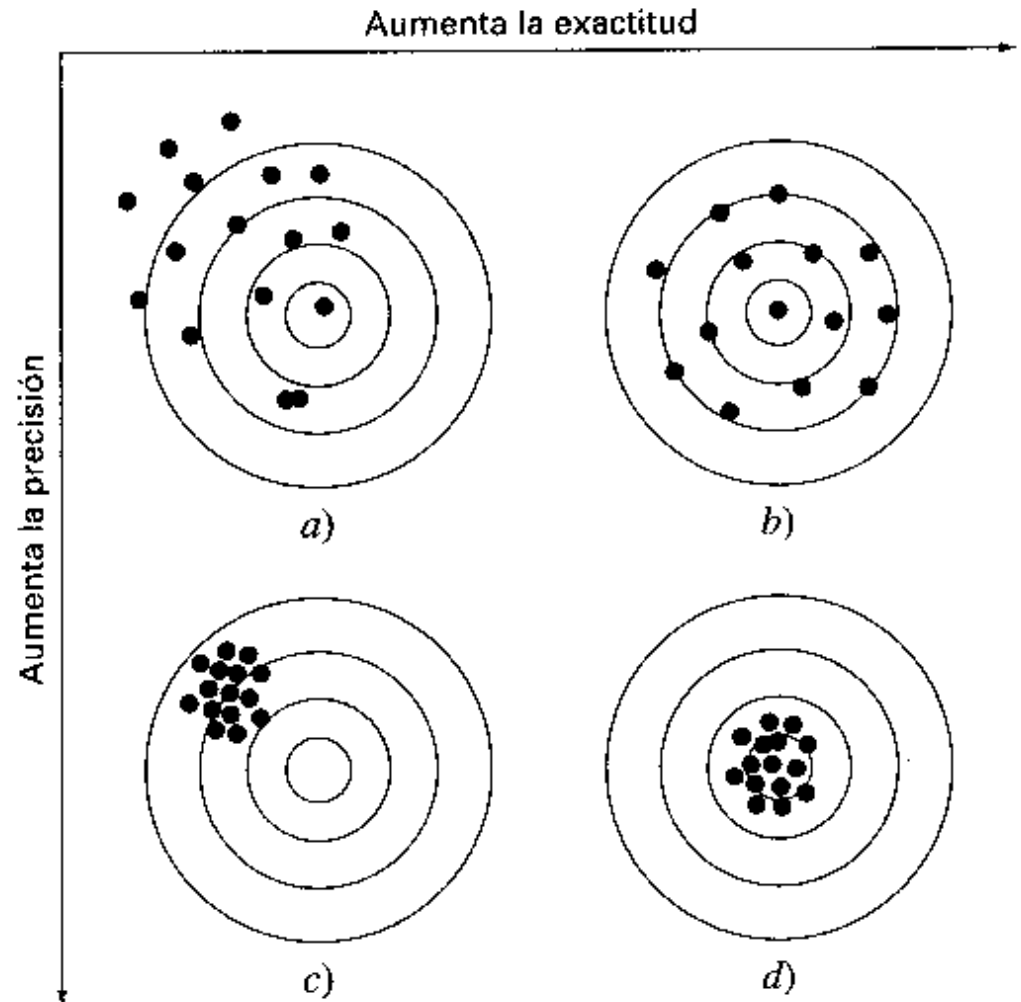
Las que pueden usarse en forma confiable: el número de dígitos certeros, más uno estimado



Exactitud y precisión

Exactitud: qué tan cercano está el valor calculado del verdadero

Precisión: qué tan cercanos se encuentran distintos valores calculados entre sí



Definiciones de error

Valor verdadero = valor aproximado + error

E_t = valor verdadero – valor aproximado

Error relativo verdadero = $\frac{\text{error verdadero}}{\text{Valor verdadero}}$

$\varepsilon_t = \frac{\text{error verdadero}}{\text{Valor verdadero}} \times 100\%$

Definiciones de error

Si se desconoce el valor verdadero:

$$\varepsilon_a = \frac{\text{error aproximado}}{\text{Valor aproximado}} \times 100\%$$

Valor aproximado

En métodos iterativos:

$$\varepsilon_a = \frac{\text{aprox. Actual} - \text{aprox. ant.}}{\text{Aprox. Actual}} \times 100\%$$

Aprox. Actual

Las iteraciones siguen hasta que

$$|\varepsilon_a| < \varepsilon_s \quad \text{Tolerancia porcentual}$$

Para asegurar n cifras significativas:

$$\varepsilon_s = (1.0 \times 10^{2-n})$$

Ejemplo

Estimación del error con métodos iterativos

Expansión en serie de McLaurin de la función exponencial:

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots + \frac{x^n}{n!}$$

Estimar el valor de $e^{0.5}$ con 3 cifras significativas

Ejemplo

Tolerancia porcentual

$$\varepsilon_s = (0.5 \times 10^{2-3}) \% = 0.05 \%$$

Cálculo: [e_ala_05.ods](#)

Errores de redondeo

Cantidad limitada de cifras significativas en la computadora

Representación de los números en la computadora: palabra (secuencia de bits – 0's o 1's).

Sistema numérico binario

Notación posicional

a)

10^4	10^3	10^2	10^1	10^0	
8	6	4	0	9	
					$9 \times 1 = 9$
					$0 \times 10 = 0$
					$4 \times 100 = 400$
					$6 \times 1\,000 = 6\,000$
					$8 \times 10\,000 = 80\,000$
					<u>86\,409</u>

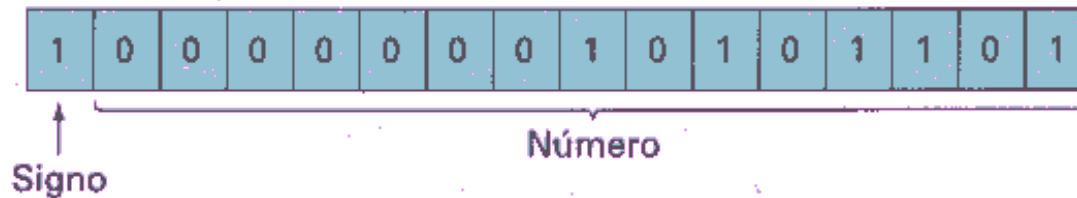
b)

2^7	2^6	2^5	2^4	2^3	2^2	2^1	2^0	
1	0	1	0	1	1	0	1	
								$1 \times 1 = 1$
								$0 \times 2 = 0$
								$1 \times 4 = 4$
								$1 \times 8 = 8$
								$0 \times 16 = 0$
								$1 \times 32 = 32$
								$0 \times 64 = 0$
								$1 \times 128 = 128$
								<u>173</u>

Representación entera

Primer bit reservado para el signo

Ejemplo: almacenar el número -173 en una computadora de 16 bits



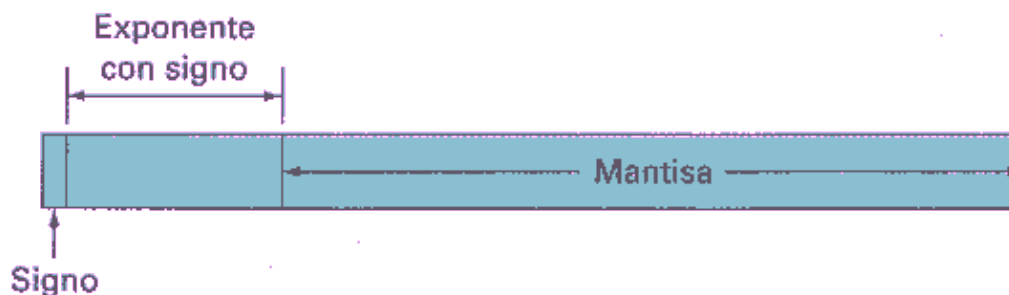
Punto flotante

$$m \cdot b^e, \quad \frac{1}{b} \leq m < 1$$

m: mantisa ; b: base; e: exponente

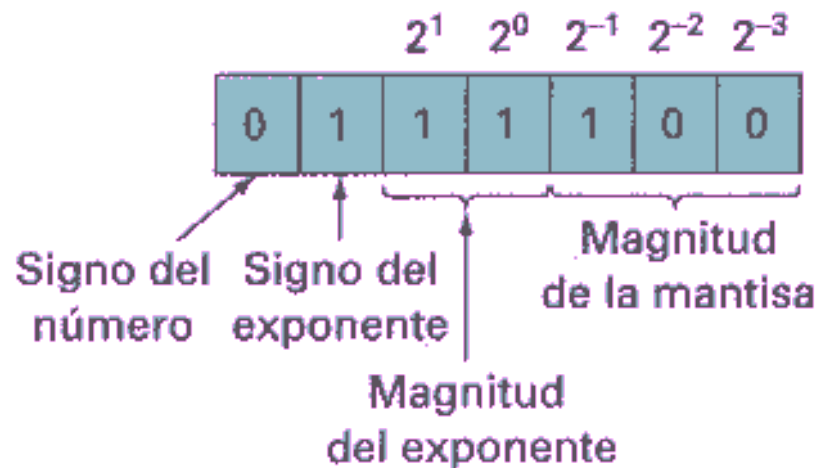
Ejemplo: el número 156.78 se representa como

$$0.15678 \times 10^3$$



Ejemplo

Determine un conjunto hipotético de números con punto flotante para una máquina que guarda información usando palabras de 7 bits.



Ejemplo

$$0111100 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 0 \times 2^{-3}) \times 2^{-3} = (0.0625)_{10}$$

$$0111101 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3}) \times 2^{-3} = (0.078125)_{10}$$

$$0111110 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 0 \times 2^{-3}) \times 2^{-3} = (0.093750)_{10}$$

$$0111111 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 0 \times 2^{-3}) \times 2^{-3} = (0.109375)_{10}$$

$$0110100 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 0 \times 2^{-3}) \times 2^{-2} = (0.125000)_{10}$$

$$0110101 = (1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3}) \times 2^{-2} = (0.156250)_{10}$$

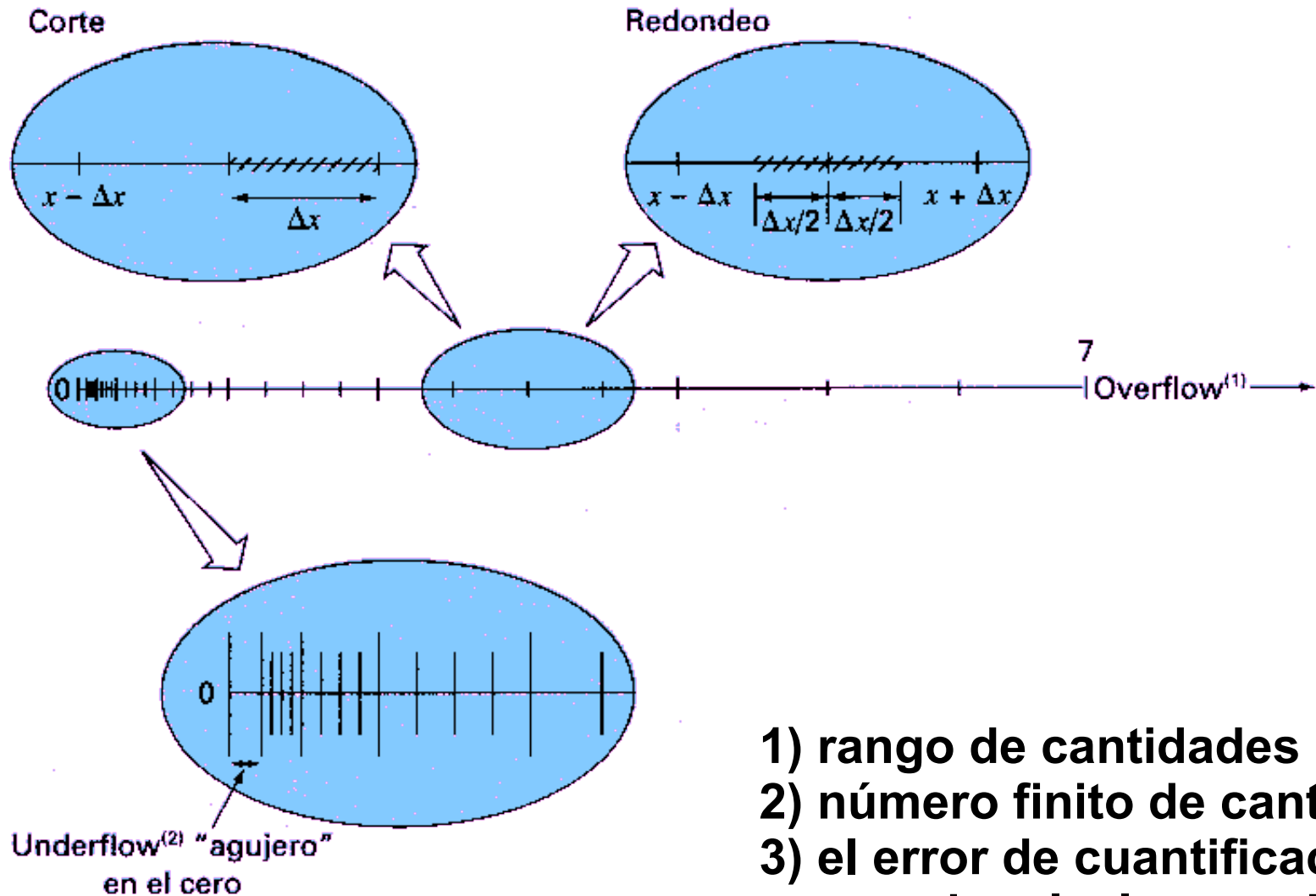
$$0110110 = (1 \times 2^{-1} + 1 \times 2^{-2} + 0 \times 2^{-3}) \times 2^{-2} = (0.187500)_{10}$$

$$0110111 = (1 \times 2^{-1} + 1 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3}) \times 2^{-2} = (0.218750)_{10}$$

...

$$0011111 = (1 \times 2^{-1} + 1 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3}) \times 2^3 = (7)_{10}$$

Ejemplo



- 1) rango de cantidades limitado
- 2) número finito de cantidades
- 3) el error de cuantificación es proporcional a la magnitud del número representado

Manipulación aritmética

Ejemplo: sumar dos números en una computadora con mantisa de 4 dígitos y exponente de 1 dígito:

$$0.1557 \cdot 10^1 + 0.4381 \cdot 10^{-1} =$$

$$0.1557 \quad \cdot \quad 10^1$$

$$\underline{0.004381 \quad \cdot \quad 10^1}$$

$$0.160081 \quad \cdot \quad 10^1 \text{ se trunca a } 0.1600 \cdot 10^1$$

Ejemplo

Sumar $1/10$ 10 millones de veces

Script en Python: [suma_redondeo.py](#)

Ver ejemplos 3.7 y 3.8

Problemas 3.1 a 3.11

Errores de truncamiento

Se presentan al usar una aproximación en lugar de un procedimiento matemático exacto. Por ejemplo:

$$\frac{d v}{d t} \approx \frac{\Delta v}{\Delta t} = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i}$$

Serie de Taylor



$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) + \frac{f''(x_i)}{2!}(x_{i+1} - x_i)^2 + \frac{f'''(x_i)}{3!}(x_{i+1} - x_i)^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}(x_{i+1} - x_i)^n + R_n$$

Haciendo $h = x_{i+1} - x_i$

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f^{(3)}(x_i)}{3!}h^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

con

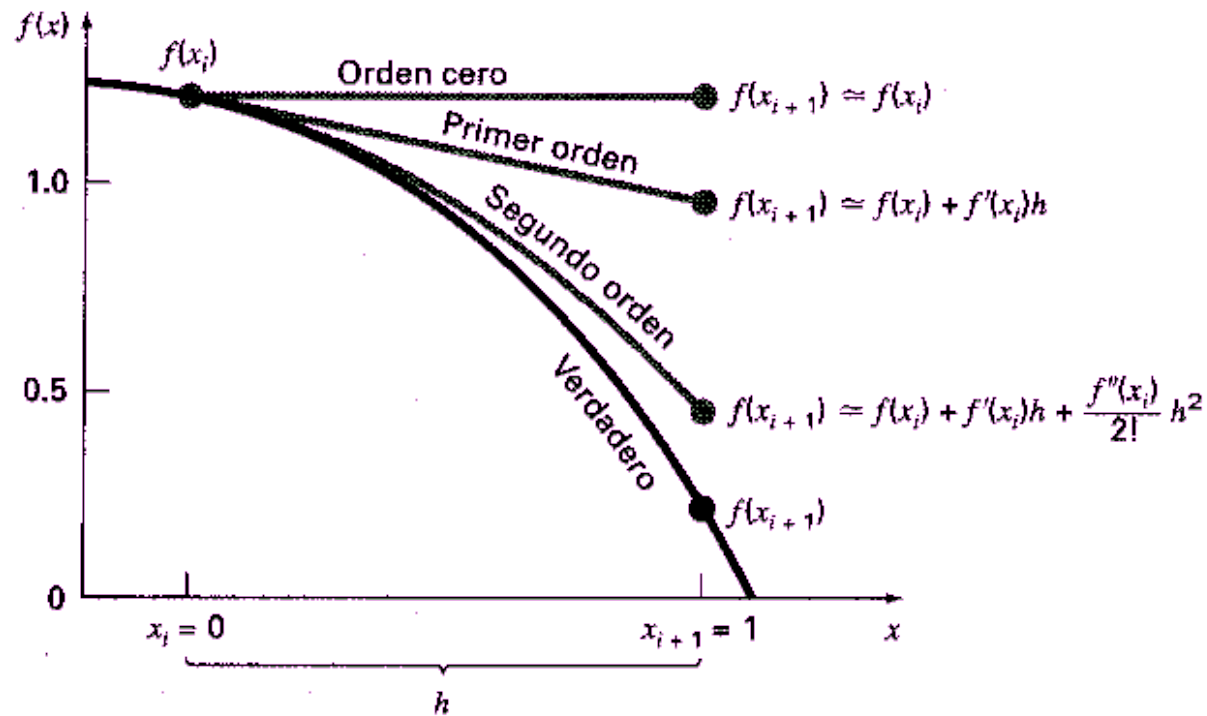
$$R_n = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} h^{n+1}, \quad x_i \leq \xi \leq x_{i+1}$$

Serie de Taylor

Aproximación de

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

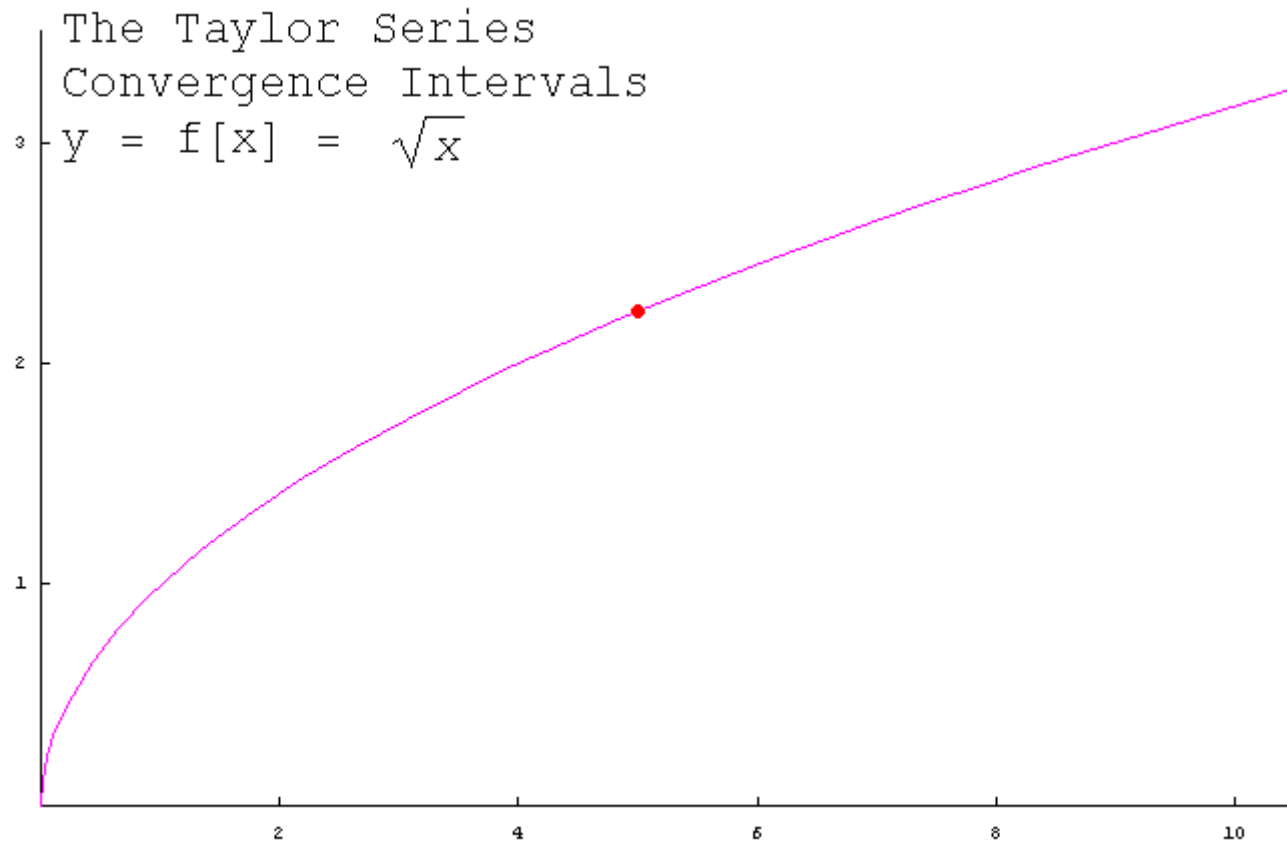
Con $x_i = 0$ y $h = 1$



Serie de Taylor

Aproximación de

$$f(x) = \sqrt{x}$$



Uso de la serie de Taylor para estimar los errores de truncamiento

Diferenciación numérica

Considerando la expansión de Taylor de orden 1,

$$v(t_{i+1}) = v(t_i) + v'(t_i)h + R_1$$

Despejando y reemplazando,

$$v'(t_i) = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i} - \frac{R_1}{h} = \frac{v(t_{i+1}) - v(t_i)}{t_{i+1} - t_i} - \frac{v''(\xi)}{2!} \frac{h^2}{h}$$

Que también se puede escribir como

$$f'(x_i) = \frac{\Delta f_i}{h} + O(h)$$

Diferencia finita dividida hacia adelante

Diferenciación numérica

Tomando $-h = x_{i-1} - x_i$

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 - \dots$$

Despejando,

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

Es decir,

$$f'(x_i) = \frac{\nabla f_i}{h} + O(h)$$

Diferencia finita dividida hacia atrás

Diferenciación numérica

Restando miembro a miembro,

$$\begin{aligned}f(x_{i+1}) &= f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f'''(x_i)}{3!}h^3 + \dots \\f(x_{i-1}) &= f(x_i) - f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 - \frac{f'''(x_i)}{3!}h^3 + \dots\end{aligned}$$

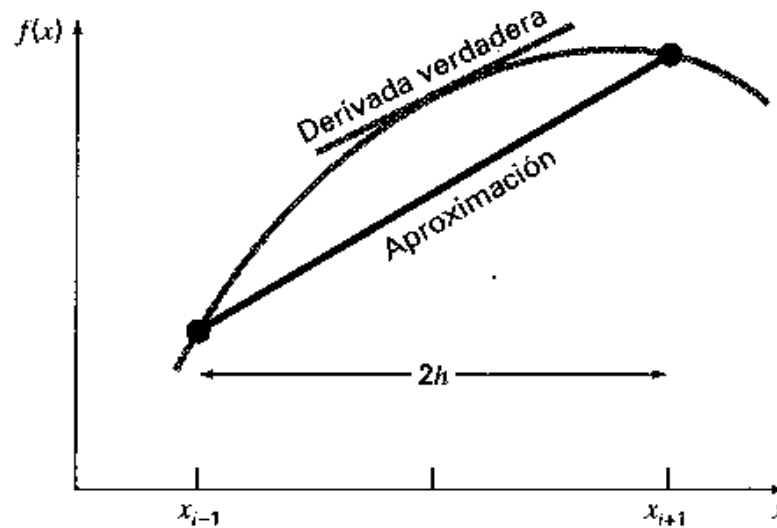
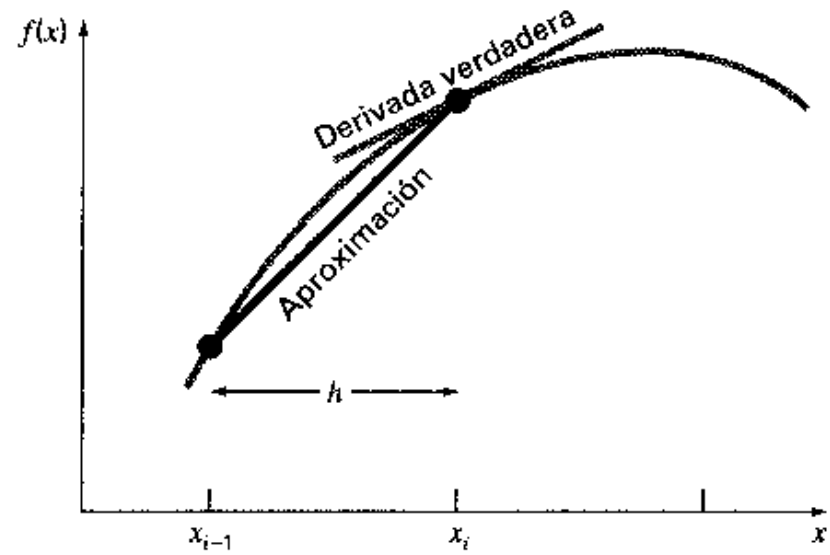
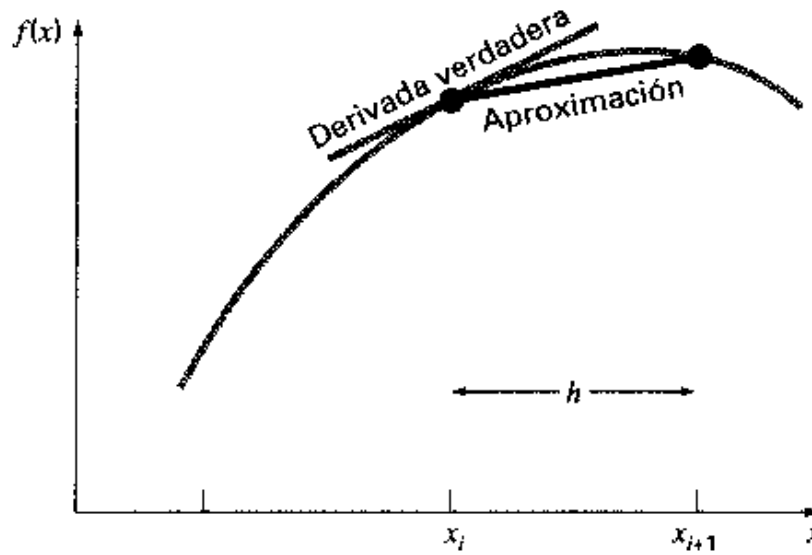
$$f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}) = 2f'(x_i)h + 2\frac{f'''(x_i)}{3!}h^3 + \dots$$

reordenando,

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

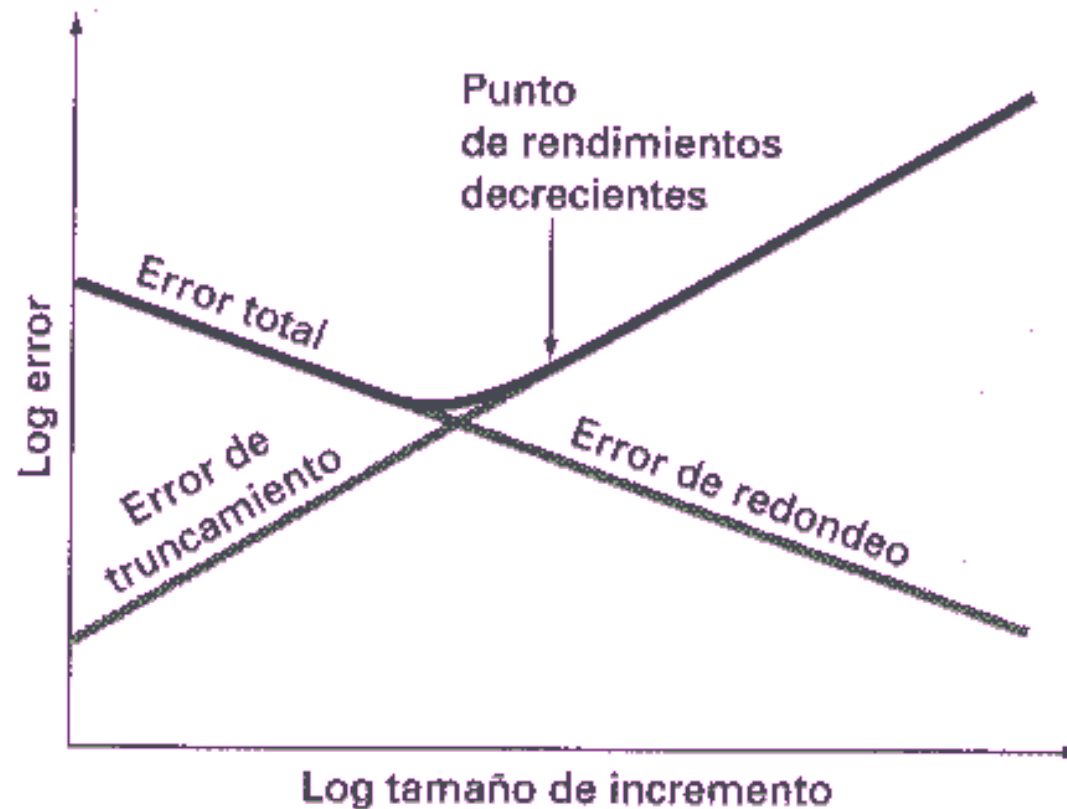
Diferencia finita dividida centrada

Diferenciación numérica



Error numérico total

Es la suma de los errores de truncamiento y de redondeo



Información importante

TABLA PT1.2 Resumen de información importante presentada en la parte uno.

Definiciones de error

Error verdadero	$E_t = \text{valor verdadero} - \text{valor aproximado}$
Error relativo porcentual verdadero	$\varepsilon_t = \frac{\text{valor verdadero} - \text{valor aproximado}}{\text{valor verdadero}} 100\%$
Error relativo porcentual aproximado	$\varepsilon_a = \frac{\text{aproximación presente} - \text{aproximación anterior}}{\text{aproximación presente}} 100\%$
Criterio de paro	Terminar los cálculos cuando $\varepsilon_a < \varepsilon_s$ donde ε_s es el error relativo porcentual deseado

Serie de Taylor

Expansión de la serie de Taylor

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + \frac{f''(x_i)}{2!}h^2 + \frac{f'''(x_i)}{3!}h^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_i)}{n!}h^n + R_n$$

donde

Residuo

$$R_n = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}h^{n+1}$$

o

$$R_n = O(h^{n+1})$$

Diferenciación numérica

Primera diferencia finita dividida hacia delante

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

(Otras diferencias divididas se resumen en los capítulos 4 y 23.)