

# Ecuaciones Diferenciales Ordinarias

# Motivación



- Problema del paracaidista

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

- $v$ : variable dependiente (incógnita)
- $t$ : variable independiente (dato)

- EDOs:

- De primer orden

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

- De segundo orden

$$m \frac{d^2 x}{d t^2} + c \frac{d x}{d t} + k x = 0$$

# EDOs de segundo orden

- Se transforman en un sistema de EDOs de primer orden con una sustitución:

$$y = \frac{d x}{d t} \Rightarrow \frac{d y}{d x} = \frac{d^2 x}{d t^2}$$

- reemplazando

$$m \frac{d y}{d t} + c y + k x = 0 \Rightarrow \frac{d y}{d t} = -\frac{c y + k x}{m}$$

- El sistema,

$$\frac{d x}{d t} = y$$

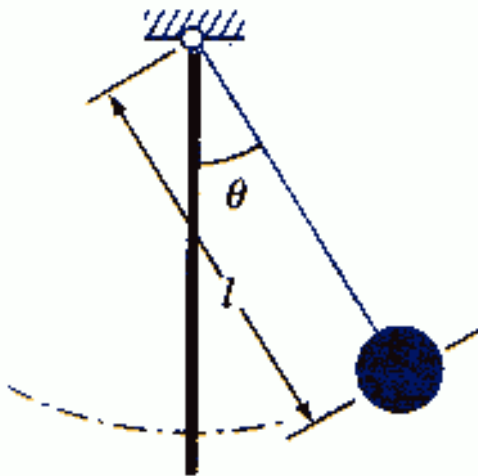
$$\frac{d y}{d t} = -\frac{c y + k x}{m}$$

# Solución de EDOs sin computadora

- En algunos casos se obtiene por integración indefinida:

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

- Técnica habitual: linealización
  - Ejemplo: péndulo



- EDO original (no lineal)

$$\frac{d^2 \theta}{d t^2} + \frac{g}{l} \sin \theta = 0$$

- Si  $\theta$  es pequeño (EDO lineal)

$$\frac{d^2 \theta}{d t^2} + \frac{g}{l} \theta = 0$$

# Ejemplos de EDOs en Ingeniería

- Segunda ley de Newton del movimiento:

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

- Ley del calor de Fourier:

$$q = -k \frac{d T}{d x}$$

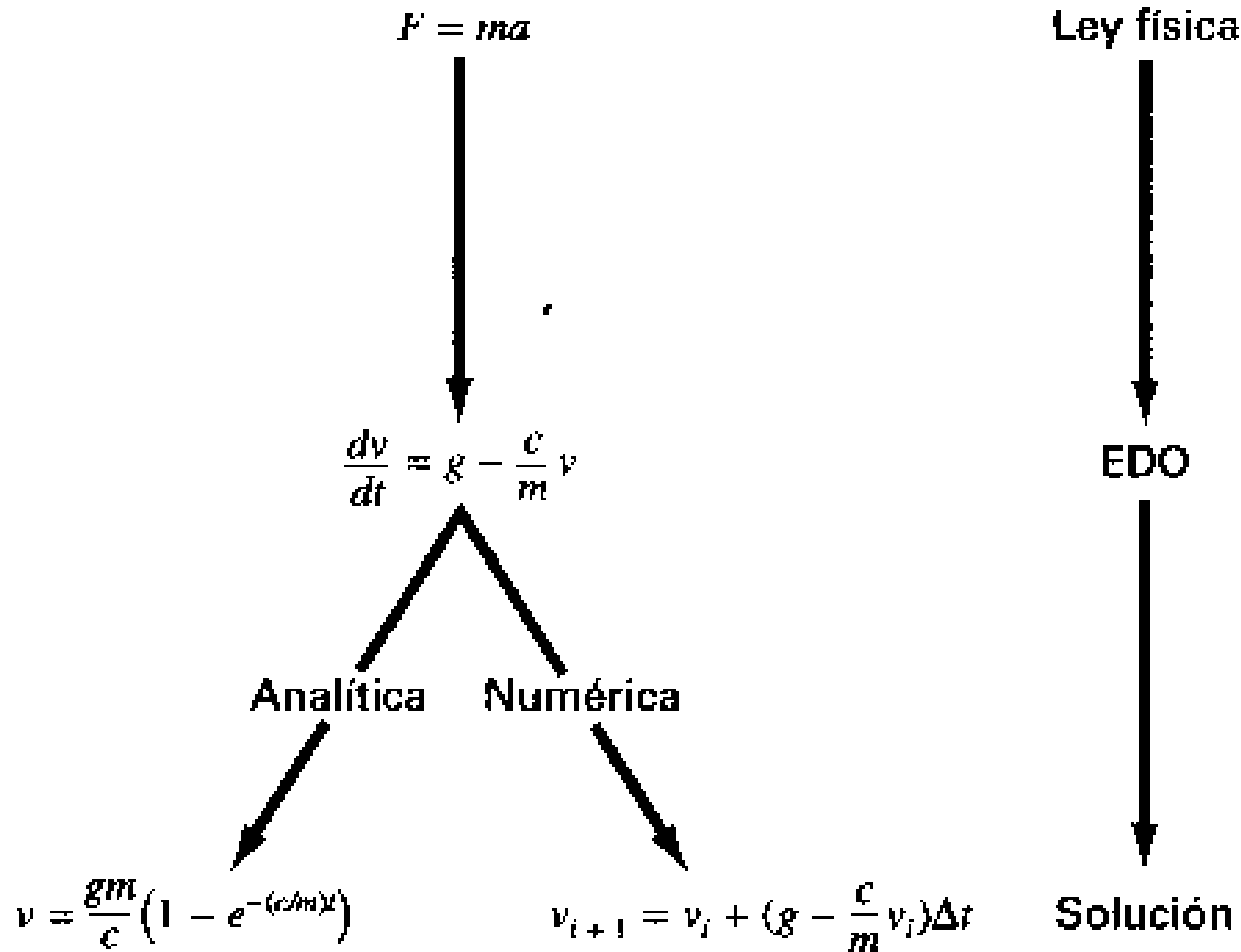
- Ley de difusión de Fick:

$$J = -D \frac{d C}{d x}$$

- Ley de Faraday:

$$\Delta V = L \frac{d i}{d t}$$

# Solución de problemas



# Antecedentes matemáticos

- Solución de una EDO: función de la v.i. Y de las condiciones iniciales.
- Supongamos

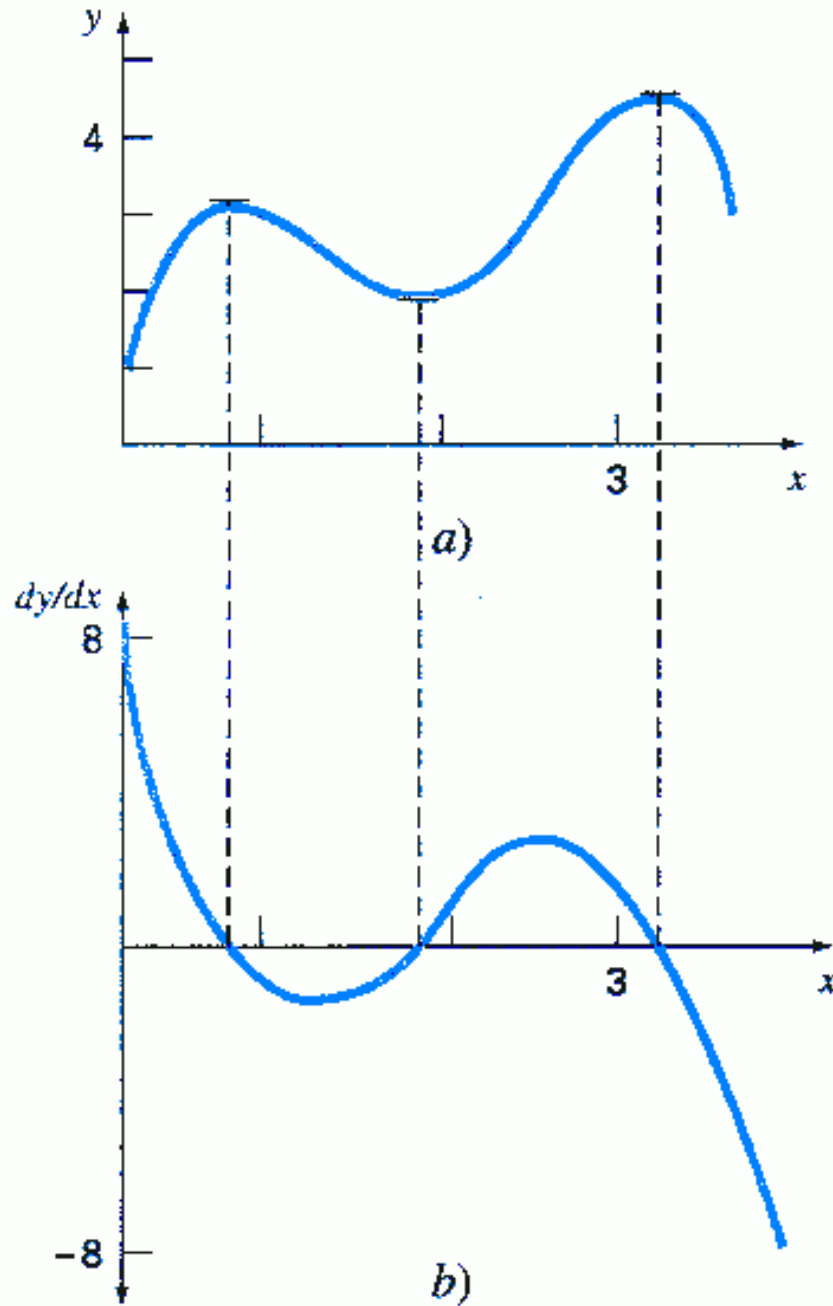
$$y = -0.5x^4 + 4x^3 - 10x^2 + 8.5x + 1$$

- Derivando,

$$\frac{dy}{dx} = -2x^3 + 12x^2 - 20x + 8.5$$

- Graficando,

# Antecedentes matemáticos





# Antecedentes matemáticos

- Ahora suponemos que debemos resolver la EDO:

$$\frac{dy}{dx} = -2x^3 + 12x^2 - 20x + 8.5$$

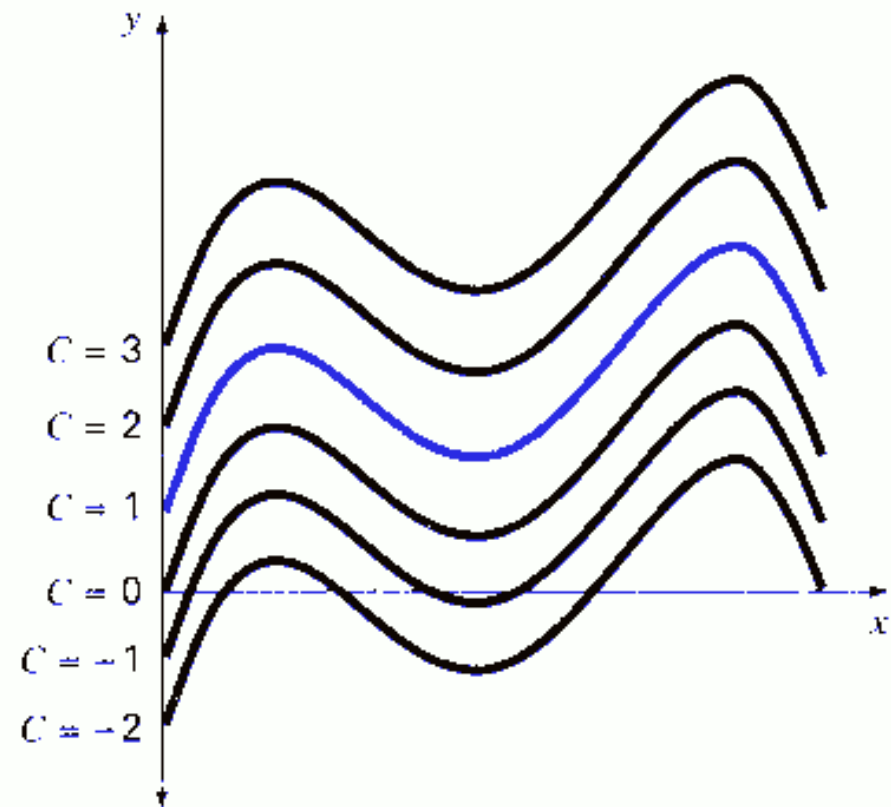
- Integrando,

$$y = \int (-2x^3 + 12x^2 - 20x + 8.5) dx$$

$$y = \dots = -0.5x^4 + 4x^3 - 10x^2 + 8.5x + C$$

Solución general

- Cuál de todas las curvas es? Falta más información...



# Antecedentes matemáticos

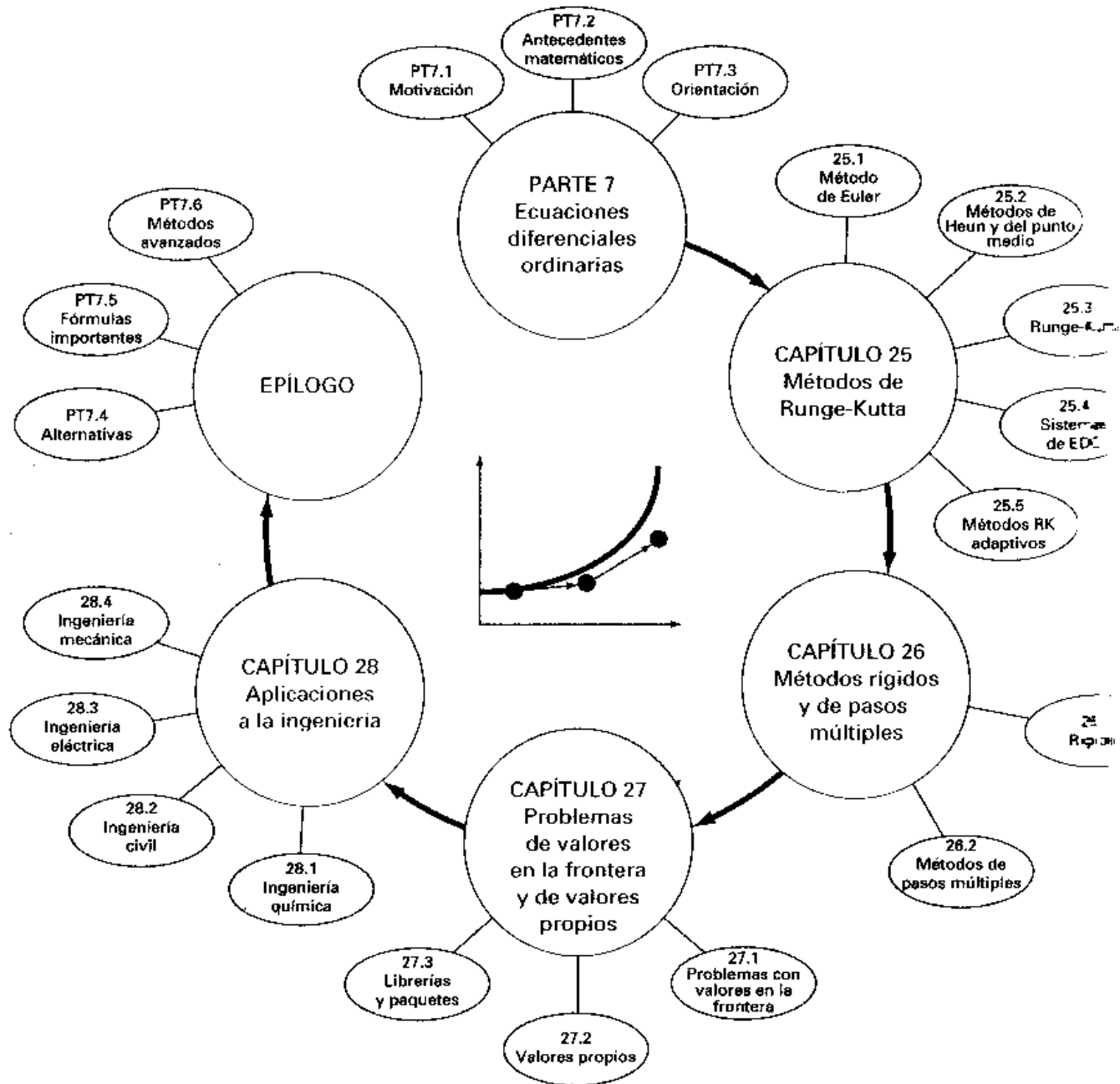
- ... por ejemplo saber que cuando  $x = 0$ ,  $y = 1$  (condición inicial). Entonces:

$$y = -0.5x^4 + 4x^3 - 10x^2 + 8.5x + 1$$

Solución particular

- En general, una EDO de orden  $n$  requiere  $n$  condiciones:
  - Si todas se fijan en el mismo punto (p. ej.  $x = 0$ ) es un **problema de valores iniciales**
  - Si se fijan en distintos puntos, es un **problema de contorno**

# Orientación



# Métodos de Runge-Kutta

- Solución de EDOs de la forma

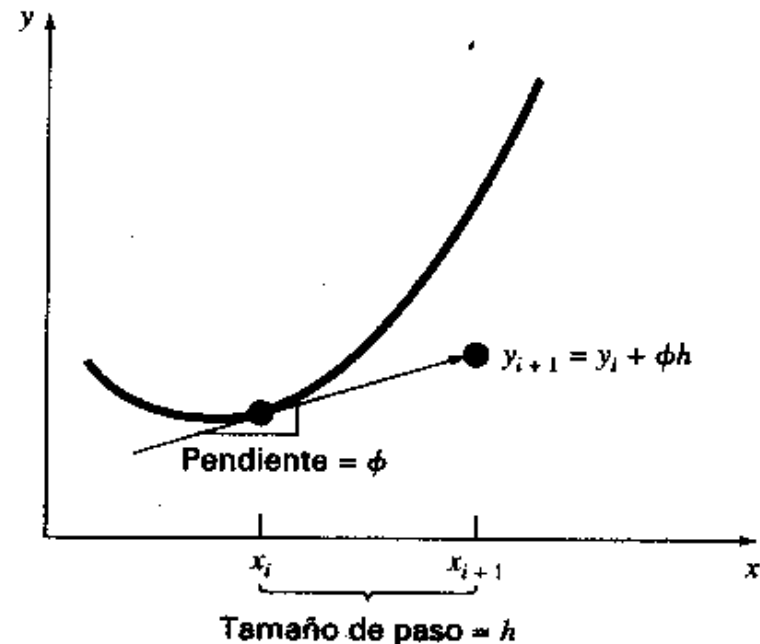
$$\frac{d y}{d x} = f(x, y)$$

- El problema del paracaidista se resolvió como

Nuevo valor = valor anterior + pendiente x paso

$$y_{i+1} = y_i + \phi h$$

$$\phi = \frac{d y}{d x} \quad \dots \text{ donde??}$$



# Método de Euler

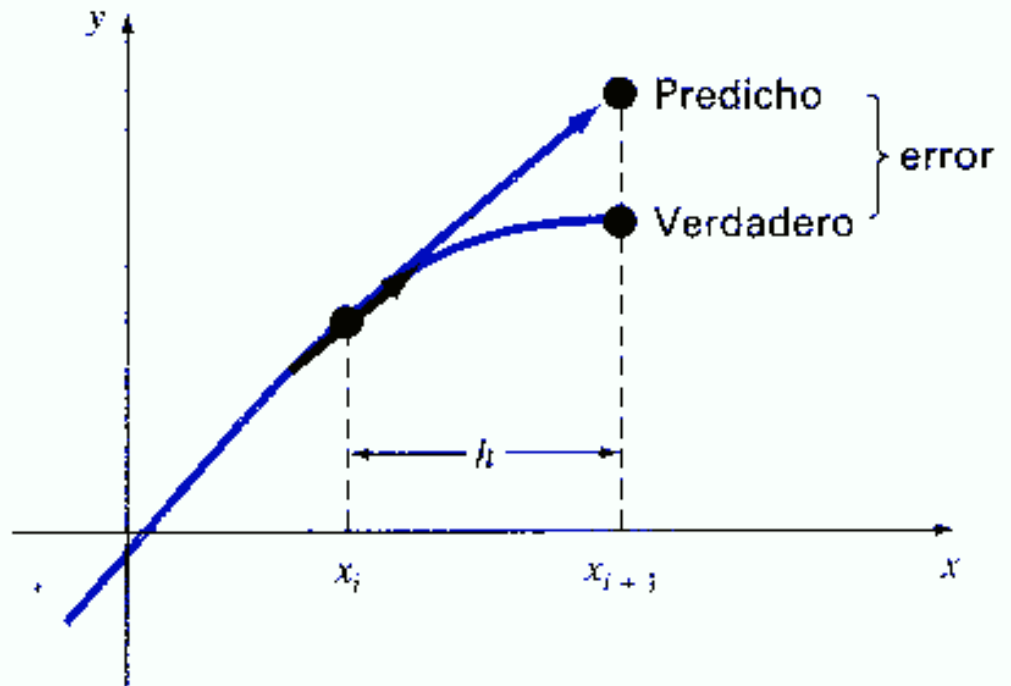


- La pendiente se estima como:

$$\phi = f(x_i, y_i)$$

- Por lo tanto,

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



# Ejemplo 25.1 pag. 720

- Resolver, para  $x$  entre 0 y 4 con  $h = 0.5$ ,

$$\frac{d y}{d x} = -2 x^3 + 12 x^2 - 20 x + 8.5 \quad , \quad y(0) = 1$$

- solución exacta:  $y = -0.5 x^4 + 4 x^3 - 10 x^2 + 8.5 x + 1$

- Solución. En el primer paso,

$$y(0.5) = y(0) + f(0,1) \times 0.5 = 1.0 + 8.5 \times 0.5 = 5.25$$

- La solución verdadera es

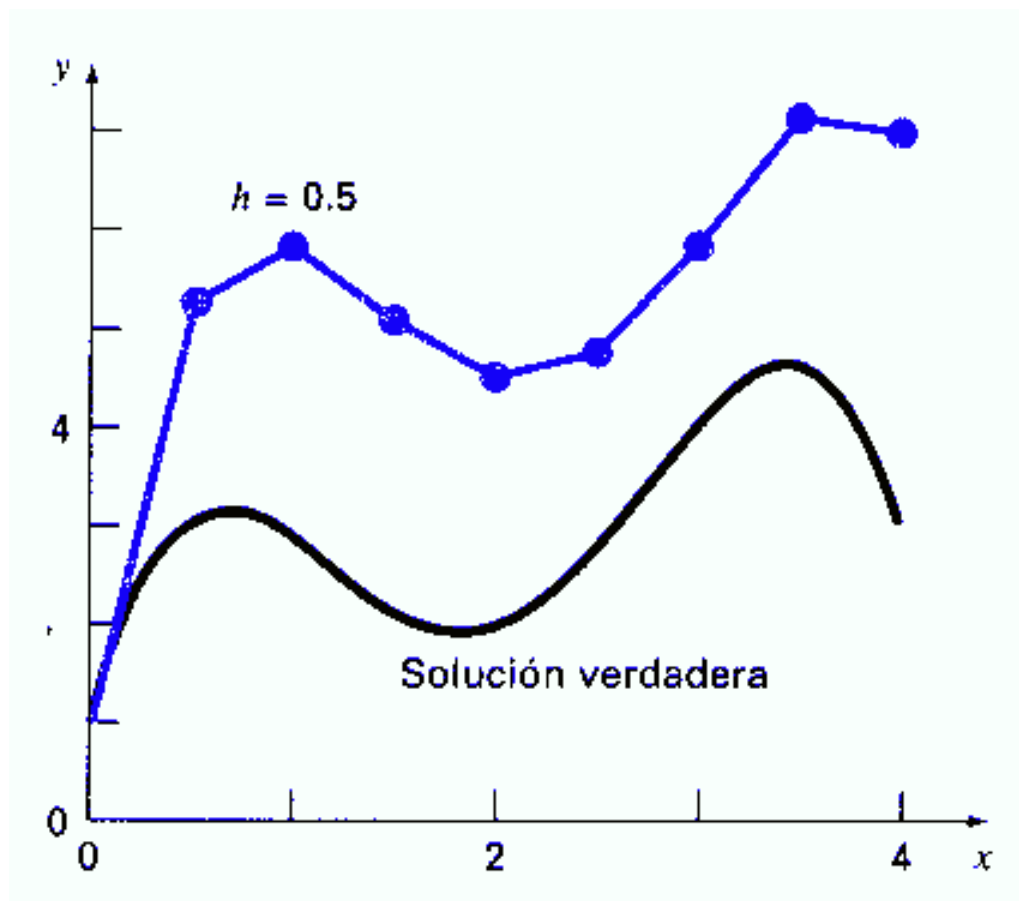
$$y(0.5) = -0.5 \times 0.5^4 + 4 \times 0.5^3 - 10 \times 0.5^2 + 8.5 \times 0.5 + 1 = 3.21875$$

- El error  $E_t = 3.21875 - 5.25 = -2.03125$

$$\varepsilon_t = -63.1 \%$$

# Ejemplo 25.1 pag. 720

- Solución completa: [25\\_1.ods](#)



# Análisis del error en el método de Euler

- Errores de
  - Truncamiento
    - Local
    - Global
  - Redondeo
- Serie de Taylor

$$y_{i+1} = y_i + y'_i h + \frac{y''_i}{2!} h^2 + \frac{y_i^{III}}{3!} h^3 + \dots + \frac{y_i^{(n)}}{n!} h^n + R_n$$

- Es decir

$$y_{i+1} = \underbrace{y_i + f(x_i, y_i) h}_{\text{Euler}} + \underbrace{\frac{f'(x_i, y_i)}{2!} h^2 + \dots}_{\text{error}} \Rightarrow E_a = O(h^2) \quad \text{Error local}$$



# Ejemplo 25.2

- Calcular el error del método de Euler en el primer paso del ejemplo 25.1

- Solución 
$$E_t = \frac{f'(x_i, y_i)}{2!} h^2 + \frac{f''(x_i, y_i)}{3!} h^3 + \frac{f^{III}(x_i, y_i)}{4!} h^4$$

- donde

$$f'(x_i, y_i) = -6x^2 + 24x - 20 \Rightarrow f'(0,1) = -20$$

$$f''(x_i, y_i) = -12x + 24 \Rightarrow f''(0,1) = 24$$

$$f^{III}(x_i, y_i) = -12$$

- luego

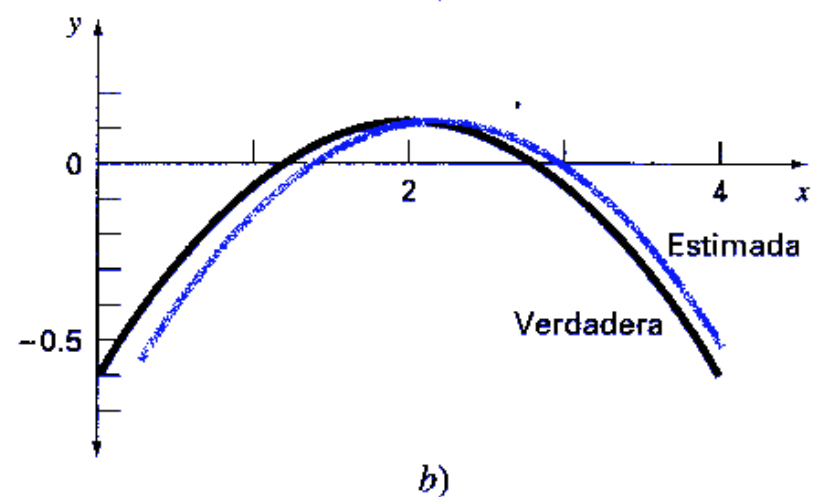
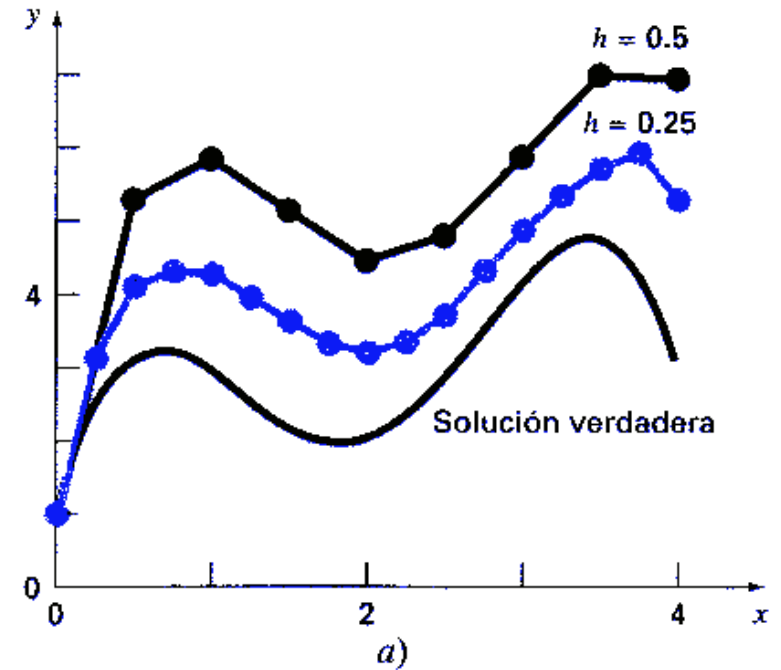
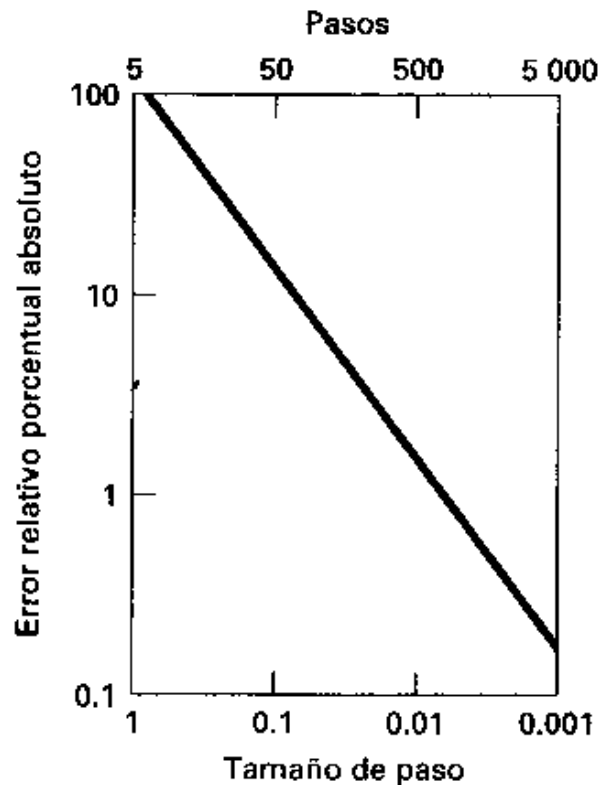
$$E_t = -\frac{20}{2} 0.5^2 + \frac{24}{6} 0.5^3 - \frac{12}{24} 0.5^4 = -2.5 + 0.5 - 0.03125 = -2.03125$$

# Análisis del error en el método de Euler

- Error local  $O(h^2)$   $\rightarrow$  error global  $O(h)$
- El error se reduce reduciendo  $h$
- El método es exacto para  $y$  lineal ( $f' = 0$ )

# Ejemplo 25.3

- Repita el ejemplo 25.1 con  $h = 0.25$
- Solución: [25\\_3.ods](#)



# Algoritmo del método de Euler

- Código en Octave: [euler.m](#)

# Ejemplo 25.4

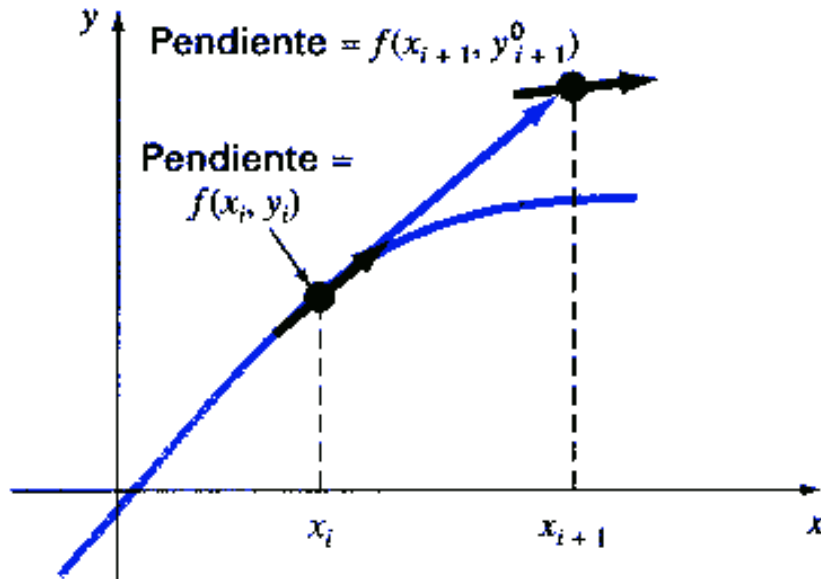
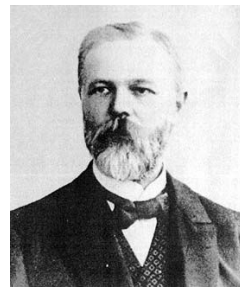
- Resolver el problema del paracaidista

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

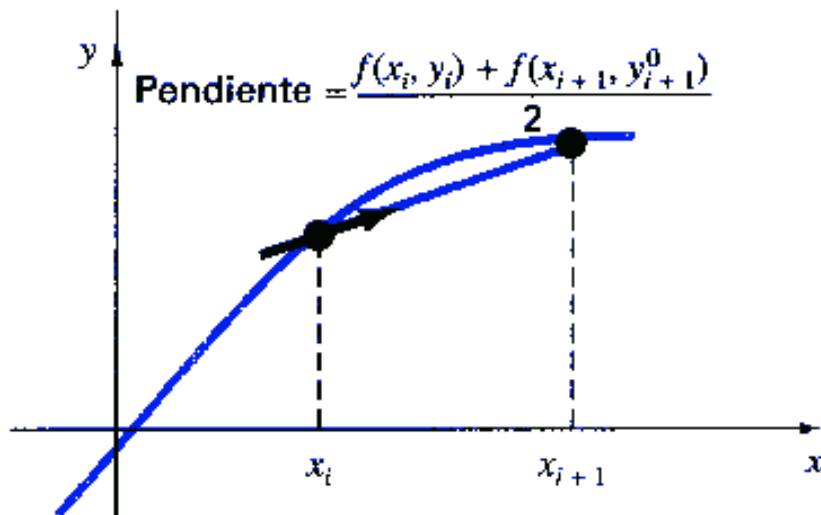
$$\frac{d v}{d t} = g - \frac{c}{m} \left[ v + a \left( \frac{v}{v_{max}} \right)^b \right] \quad \text{No lineal}$$

- Datos:  $m = 68.1$  kg ;  $c = 12.5$  kg/s;  $v = 0$  en  $t = 0$
- Donde:  $a = 8.3$  ,  $b = 2.2$  y  $v_{max} = 46$  son constantes empíricas
- Código en Octave: [p25\\_4.m](#)

# Método de Heun



a)



b)

- Se predice por Euler:

$$y_{i+1}^0 = y_i + f(x_i, y_i) h$$

predictor

- Para estimar

$$y'_{i+1} = f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)$$

- Que sirve para calcular

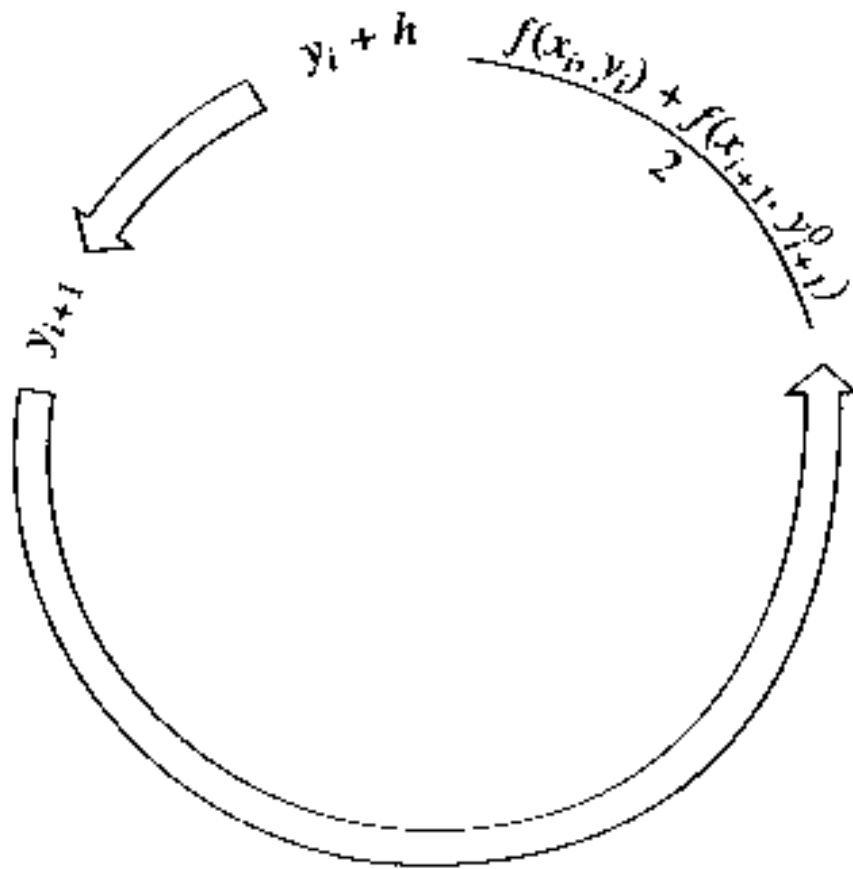
$$y_{i+1} = y_i + \frac{y'_i + y'_{i+1}}{2} h$$

corrector

$$y_{i+1} = y_i + \frac{f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1}^0)}{2} h$$

# Método de Heun

- Se puede plantear el esquema predictor – corrector en forma iterativa, hasta que



$$|\varepsilon_t| = \left| \frac{y_{i+1}^j - y_{i+1}^{j-1}}{y_{i+1}^j} \right| 100\% < \varepsilon_s$$

# Ejemplo 25.5

- Resolver, con  $h = 1$

$$y' = 4e^{0.8x} - 0.5y, \quad 0 \leq x \leq 4, \quad y(0) = 2$$

- Solución analítica:

$$y = \frac{4}{1.3} \left( e^{0.8x} - e^{-0.5x} \right) + 2e^{-0.5x}$$

- Primer paso:  $y'(0) = 4e^0 - 0.5 \times 2 = 3$

predictor  $y_1^0 = 2 + 3 \times 1 = 5$

$$y'_1 = f(x_1, y_1^0) = 4e^{0.8 \times 1} - 0.5 \times 5 = 6.402164$$

corrector  $y_1 = 2 + \frac{3 + 6.402164}{2} \times 1 = 6.701082$

- Solución completa: [25\\_5.ods](#)



# Error del método de Heun

- Supongamos que  $y' = f(x,y) = f(x)$  entonces

$$y_{i+1} = y_i + \underbrace{\frac{f(x_i) + f(x_{i+1}))}{2}}_{\text{regla del trapecio}} h$$

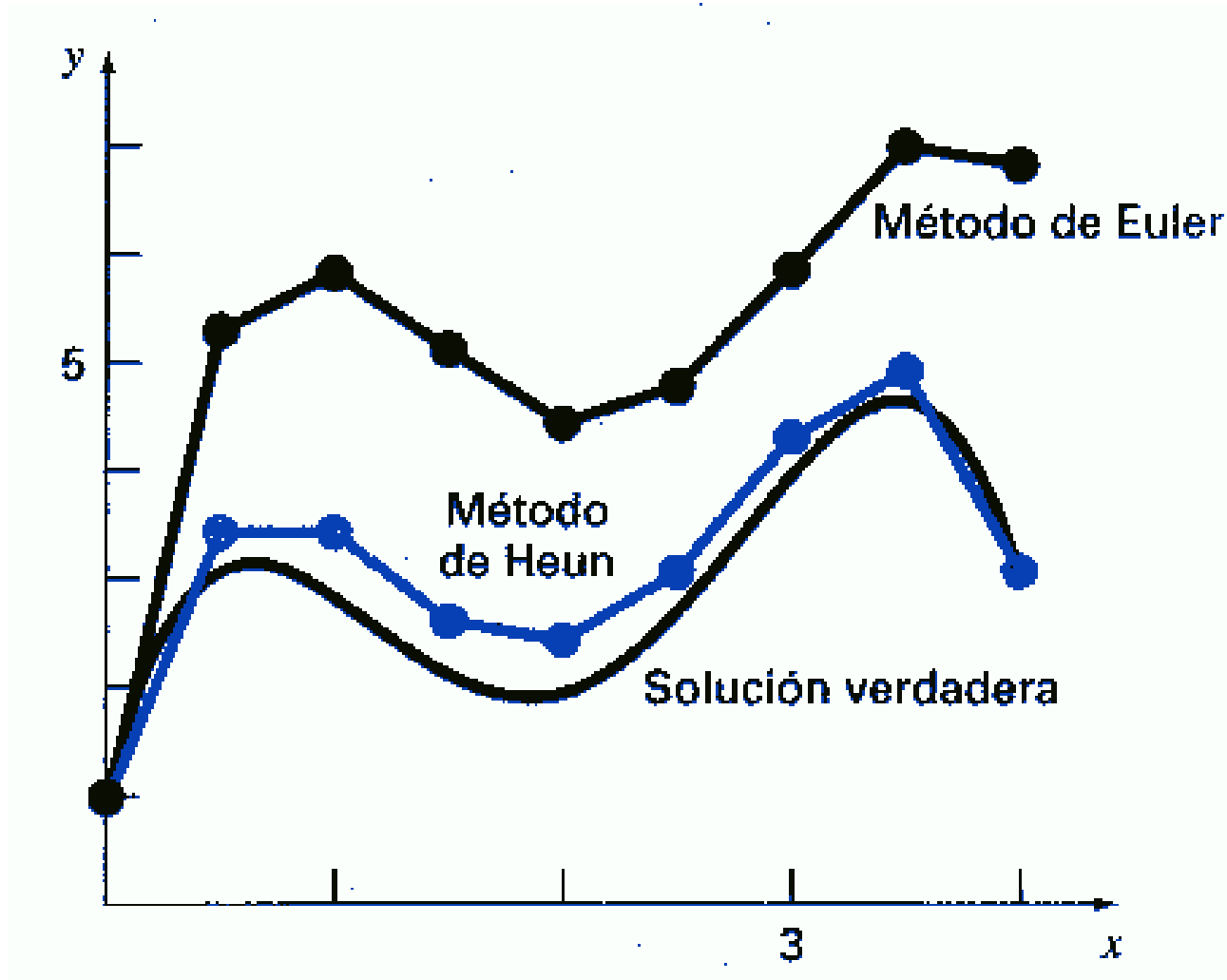
$$\frac{dy}{dx} = f(x) \Rightarrow \int_{y_i}^{y_{i+1}} dy = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \Rightarrow y_{i+1} - y_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

Por la regla del trapecio,

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = \frac{f(x_i) + f(x_{i+1}))}{2} h - \frac{f''(\xi)}{12} h^3$$

$$y_{i+1} = y_i + \frac{f(x_i) + f(x_{i+1}))}{2} h + O(h^3) \quad \text{Error local} \\ \rightarrow \text{error global } O(h^2)$$

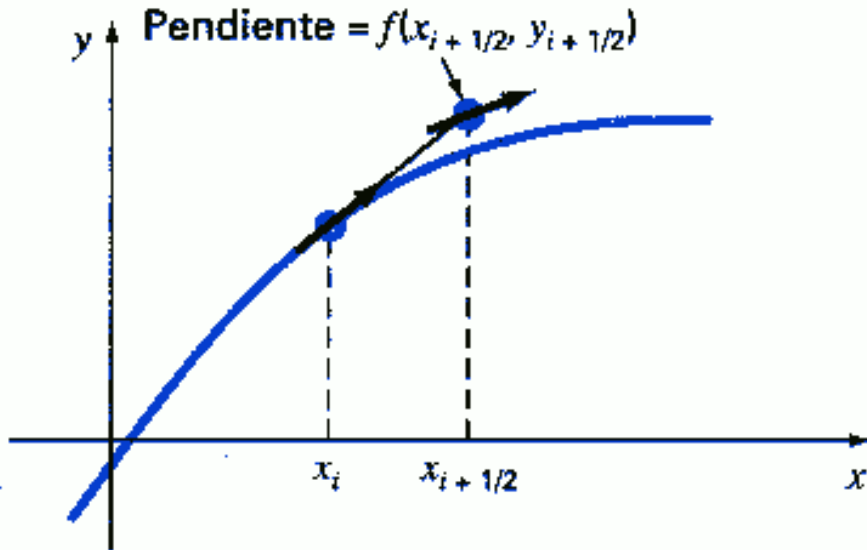
# Error del método de Heun



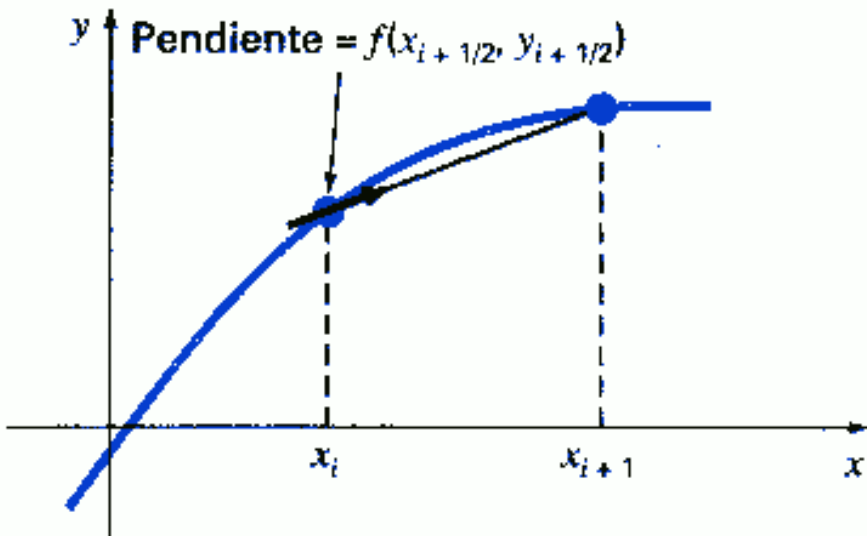
Solución de

$$\frac{d y}{d x} = -2 x^3 + 12 x^2 - 20 x + 8.5$$

# Método del punto medio



a)



b)

- Se calcula

$$y_{i+1/2} = y_i + f(x_i, y_i) \frac{h}{2}$$

$$y'_{i+1/2} = f(x_{i+1/2}, y_{i+1/2})$$

$$y_{i+1} = y_i + f(x_{i+1/2}, y_{i+1/2}) h$$

- Se basa en la fórmula de integración del punto medio:

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = h f(x_{i+1/2})$$

Error local:  $O(h^3)$   
Error global:  $O(h^2)$

# Algoritmos de los métodos de Heun y del punto medio

- Se resuelve el problema

$$y' = -2x - y, \quad y(0) = 1, \quad 0 \leq x \leq 1$$

- Códigos en Octave:
  - [heun.m](#)
  - [puntomedio.m](#)

# Métodos de Runge - Kutta



- Forma general  $y_{i+1} = y_i + \underbrace{\phi(x_i, y_i, h)}_{\text{funcion incremento}} h$

$$\phi = a_1 k_1 + a_2 k_2 + \dots + a_n k_n$$

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

$$k_2 = f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h)$$

$$k_3 = f(x_i + p_2 h, y_i + q_{21} k_1 h + q_{22} k_2 h)$$

...

$$k_n = f(x_i + p_{n-1} h, y_i + \sum_{j=1}^{n-1} q_{n-1,j} k_j h)$$

# Métodos de Runge – Kutta de segundo orden

- Forma general

$$y_{i+1} = y_i + (a_1 k_1 + a_2 k_2) h$$

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

$$k_2 = f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h)$$

- De la serie de Taylor,  $y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i) h + \frac{f'(x_i, y_i)}{2!} h^2$

$$f'(x_i, y_i) = \frac{\partial f(x_i, y_i)}{\partial x} + \frac{\partial f(x_i, y_i)}{\partial y} \frac{d y}{d x} \quad \text{Regla de la cadena}$$

- reemplazando,  $y_{i+1} = y_i + f(x_i, y_i) h + \left( \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial y} f \right) \frac{h^2}{2!}$

- De la serie de Taylor,  $g(x+r, y+s) = g(x, y) + r \frac{\partial g}{\partial x} + s \frac{\partial g}{\partial y} + \dots$

# Métodos de Runge – Kutta de segundo orden

- Se tiene,

$$f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h) = f(x_i, y_i) + p_1 h \frac{\partial f}{\partial x} + q_{11} k_1 h \frac{\partial f}{\partial y} + O(h^2)$$

- reemplazando,

$$y_{i+1} = y_i + a_1 h f(x_i, y_i) + a_2 p_1 h^2 \frac{\partial f}{\partial x} + a_2 q_{11} h^2 f(x_i, y_i) \frac{\partial f}{\partial y} + O(h^3)$$

- reordenando,

$$y_{i+1} = y_i + (a_1 + a_2) f(x_i, y_i) h + \left[ a_2 p_1 \frac{\partial f}{\partial x} + a_2 q_{11} f(x_i, y_i) \frac{\partial f}{\partial y} \right] h^2 + O(h^3)$$

- comparando,  $(a_1 + a_2) = 1$  ,  $a_2 p_1 = \frac{1}{2}$  ,  $a_2 q_{11} = \frac{1}{2}$

- Es decir  $a_1 = 1 - a_2$  ,  $p_1 = q_{11} = \frac{1}{2a_2}$

# Métodos de Runge – Kutta de segundo orden

- Si  $a_2 = \frac{1}{2} \Rightarrow a_1 = \frac{1}{2} \Rightarrow p_1 = q_{11} = 1$

se tiene  $y_{i+1} = y_i + \left( \frac{1}{2} k_1 + \frac{1}{2} k_2 \right) h$

con  $k_1 = f(x_i, y_i)$  ,  $k_2 = f(x_i + h, y_i + k_1 h)$  Método de Heun

- Si  $a_2 = 1 \Rightarrow a_1 = 0 \Rightarrow p_1 = q_{11} = \frac{1}{2}$

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

con  $k_1 = f(x_i, y_i)$  ,  $k_2 = f(x_i + \frac{1}{2} h, y_i + \frac{1}{2} k_1 h)$  Método del punto medio



# Método de Ralston

- Si  $a_2 = 2/3$ , se minimiza el error de truncamiento.

- Si  $a_2 = \frac{2}{3} \Rightarrow a_1 = \frac{1}{3} \Rightarrow p_1 = q_{11} = \frac{3}{4}$

se tiene 
$$y_{i+1} = y_i + \left( \frac{1}{3} k_1 + \frac{2}{3} k_2 \right) h$$

$$k_1 = f(x_i, y_i) \quad , \quad k_2 = f\left(x_i + \frac{3}{4}h, y_i + \frac{3}{4}k_1h\right)$$

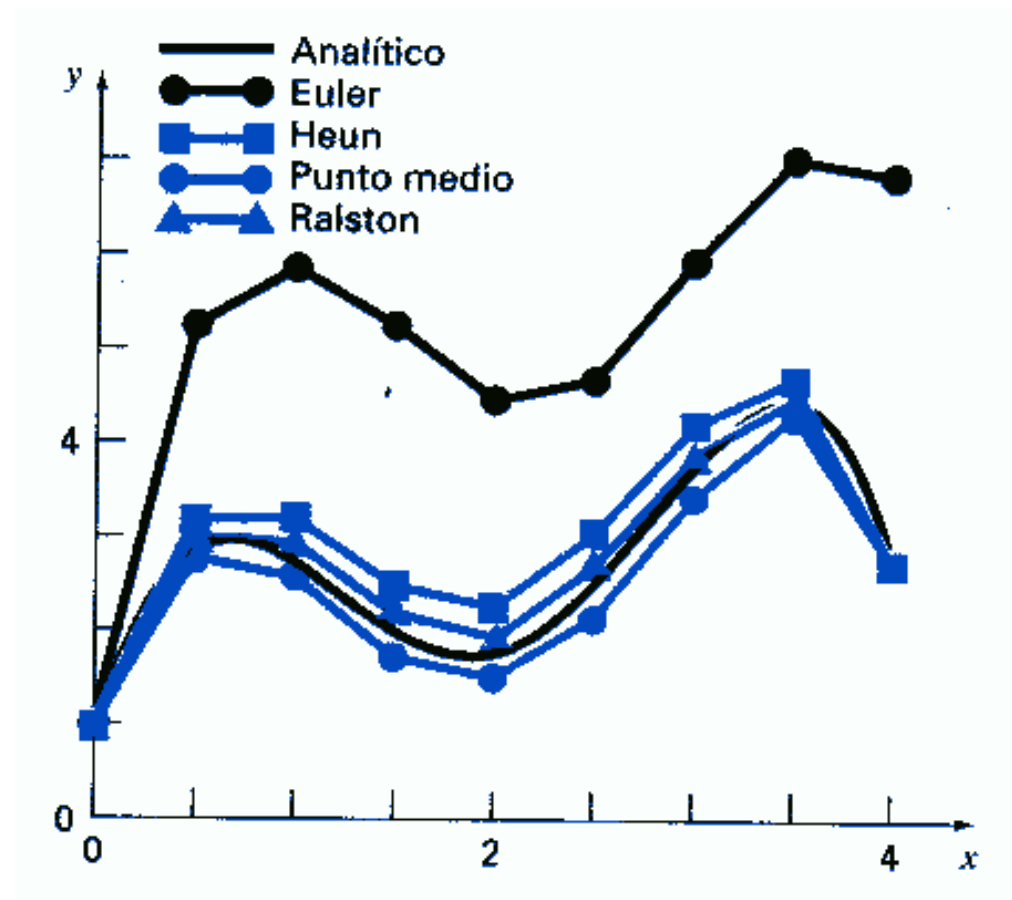
**Método de Ralston**

# Ejemplo 25.6 pag. 744

- Comparación de varios esquemas de RK de segundo orden

$$\frac{dy}{dx} = -2x^3 + 12x^2 - 20x + 8.5, \quad y(0) = 1$$

- Solución en [25\\_6.ods](#)



# Métodos de Runge-Kutta de tercer orden

- Una versión común es

$$y_{i+1} = y_i + \frac{1}{6} (k_1 + 4k_2 + k_3) h$$

- donde  $k_1 = f(x_i, y_i)$

$$k_2 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i + \frac{1}{2}k_1h\right)$$

$$k_3 = f\left(x_i + h, y_i - k_1h + 2k_2h\right)$$

- Si  $f = f(x)$  se transforma en la Regla 1/3 de Simpson --> error local  $O(h^4)$  y error global  $O(h^3)$

# Métodos de Runge-Kutta de cuarto orden

- Una versión común es

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

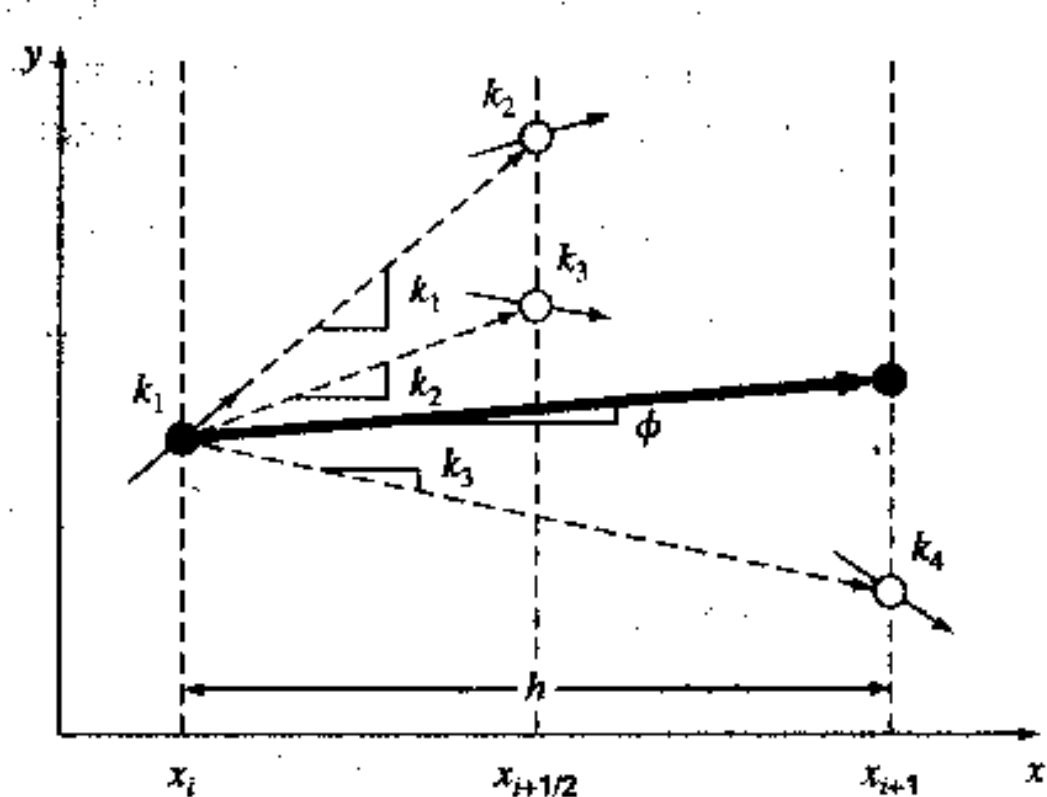
- donde

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

$$k_2 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i + \frac{1}{2}k_1h\right)$$

$$k_3 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i + \frac{1}{2}k_2h\right)$$

$$k_4 = f(x_i + h, y_i + k_3h)$$



# Ejemplo 25.7 pag. 747

- Resolver, con  $h = 0.5$

$$\frac{d y}{d x} = -2 x^3 + 12 x^2 - 20 x + 8.5 \quad , \quad y(0) = 1$$

- Se calculan (...):

$$k_1 = 8.5 \quad , \quad k_2 = 4.21875 \quad , \quad k_3 = 4.21875 \quad , \quad k_4 = 1.25$$

- reemplazando:

$$y(0.5) = 1 + \frac{1}{6} (8.5 + 2 \times 4.21875 + 2 \times 4.21875 + 1.25) 0.5 = 3.21875$$

**Solución exacta**

# Ejemplo 25.7 pag. 747

- Resolver, con  $h = 0.5$

$$y' = 4e^{0.8x} - 0.5y, \quad 0 \leq x \leq 0.5, \quad y(0) = 2$$

- Solución.

$$k_1 = f(0, 2) = 4e^{0.8 \times 0} - 0.5 \times 2 = 3 \Rightarrow y(0.25) = 2 + 3 \times 0.25 = 2.75$$

$$k_2 = f(0.25, 2.75) = 4e^{0.8 \times 0.25} - 0.5 \times 2.75 = 3.510611$$

$$y(0.25) = 2 + 3.510611 \times 0.25 = 2.877653$$

$$k_3 = f(0.25, 2.877653) = 4e^{0.8 \times 0.25} - 0.5 \times 2.877653 = 3.446785$$

$$y(0.5) = 2 + 3.446785 \times 0.5 = 3.723392$$

$$k_4 = f(0.5, 3.723392) = 4e^{0.8 \times 0.5} - 0.5 \times 3.723392 = 4.105603$$

$$\phi = \frac{1}{6} [3 + 2 \times 3.510611 + 2 \times 3.446785 + 4.105603] = 3.503399$$

$$y(0.5) = 2 + 3.503399 \times 0.5 = 3.751669$$

Exacta : 3.751521

# Métodos de Runge-Kutta de orden superior

- Método RK de quinto orden de Butcher:

$$y_{i+1} = y_i + \frac{1}{90} (7k_1 + 32k_3 + 12k_4 + 32k_5 + 7k_6) h$$

- con  $k_1 = f(x_i, y_i)$

$$k_2 = f\left(x_i + \frac{1}{4}h, y_i + \frac{1}{4}k_1h\right)$$

$$k_3 = f\left(x_i + \frac{1}{4}h, y_i + \frac{1}{8}k_1h + \frac{1}{8}k_2h\right)$$

$$k_4 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i - \frac{1}{2}k_2h + k_3h\right)$$

$$k_5 = f\left(x_i + \frac{3}{4}h, y_i + \frac{3}{16}k_1h + \frac{9}{16}k_4h\right)$$

$$k_6 = f\left(x_i + h, y_i - \frac{3}{7}k_1h + \frac{2}{7}k_2h + \frac{12}{7}k_3h - \frac{12}{7}k_4h + \frac{8}{7}k_5h\right)$$

# Algoritmo de los métodos de Runge-Kutta

- Código en Octave para el método de RK de 4to orden
- [rk4.m](#)



# Sistemas de ecuaciones

$$\frac{d y_1}{d x} = f_1(x, y_1, y_2, \dots, y_n)$$

$$\frac{d y_2}{d x} = f_2(x, y_1, y_2, \dots, y_n)$$

...

$$\frac{d y_n}{d x} = f_n(x, y_1, y_2, \dots, y_n)$$

- Requiere n condiciones iniciales en  $x_0$

# Ejemplo 25.9, pag. 752

- Resolver el sistema de ecuaciones

$$\frac{d y_1}{d x} = -0.5 y_1 \quad ; \quad \frac{d y_2}{d x} = 4 - 0.3 y_2 - 0.1 y_1$$

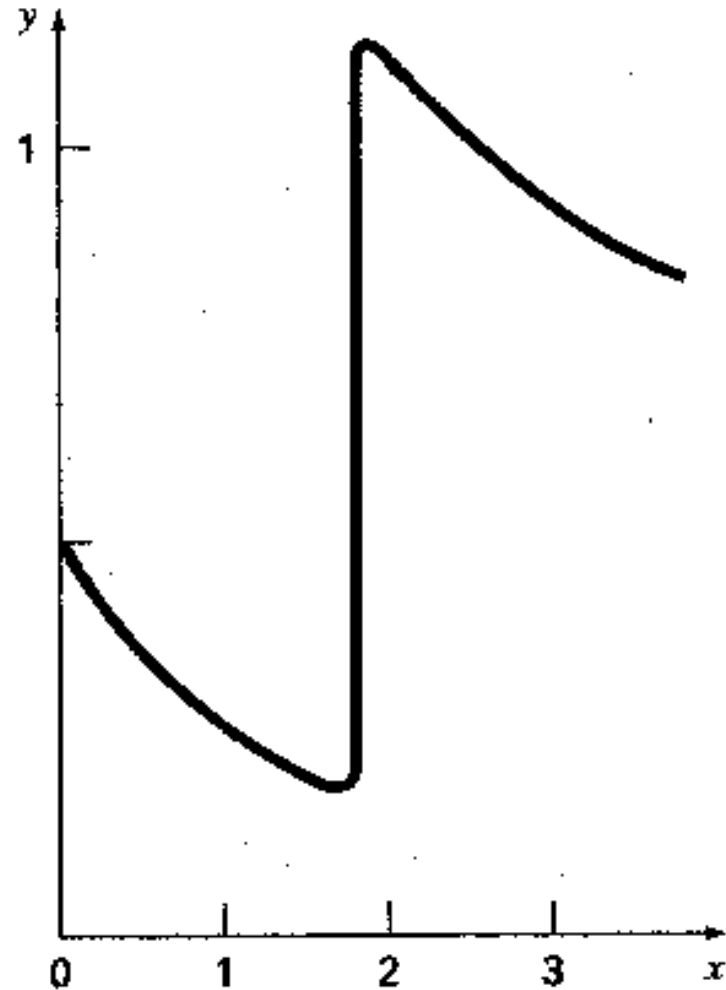
- Por el método de Euler, con  $h = 0.5$ , sabiendo que en  $x = 0$ ,  $y_1 = 4$  y  $y_2 = 6$ .
- Solución en planilla de cálculo: [25\\_9.ods](#)

# Ejemplo 25.10 pag. 752

- Resolver por el método de Runge-Kutta de 4to orden el problema anterior.
- Solución en planilla de cálculo: [25\\_10.ods](#)

# Métodos adaptativos

- Los métodos de paso constante pueden ser ineficientes
- Se puede “adaptar” el paso estimando el error de truncamiento local en cada paso.
- También se pueden aplicar al cálculo de integrales



# Método adaptativo de RK o de mitad de paso

- Cada paso se calcula dos veces:
  - De un solo paso  $h$ , obteniendo  $y_1$ .
  - En dos pasos  $h/2$ , obteniendo  $y_2$ .
- El error  $\Delta$  se representa por:  $\Delta = y_2 - y_1$
- Se realiza la corrección  $y_2 = y_2 + \Delta/15$ 
  - Exactitud de quinto orden

**Problemas 25.1 a 25.26, pag. 764**

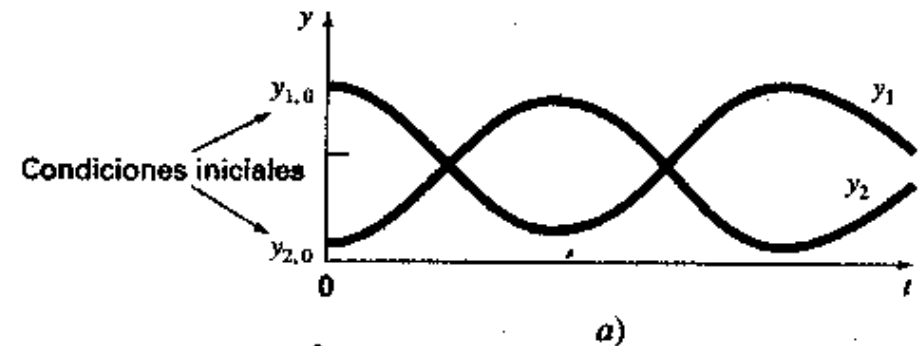
# Problemas de valores en la frontera (problemas de contorno) y de valores propios

- Problemas de EDOs:
  - Problemas de valores iniciales
  - Problemas de contorno
    - Valores propios, autovalores o eigenvalores

$$\frac{dy_1}{dt} = f_1(t, y_1, y_2)$$

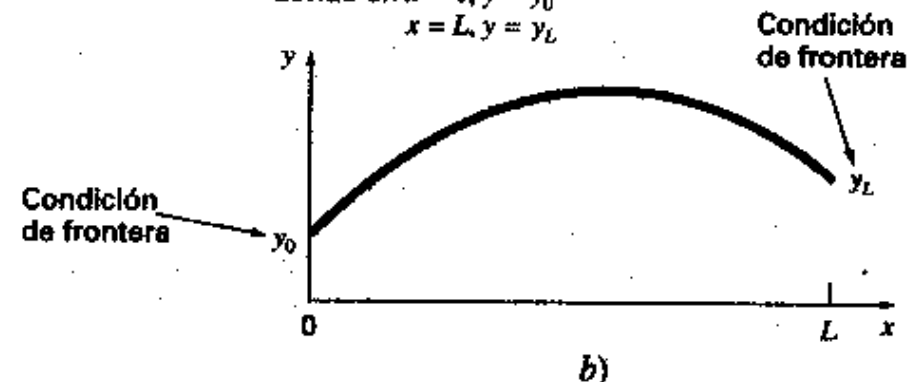
$$\frac{dy_2}{dt} = f_2(t, y_1, y_2)$$

donde en  $t = 0, y_1 = y_{1,0}$  y  $y_2 = y_{2,0}$



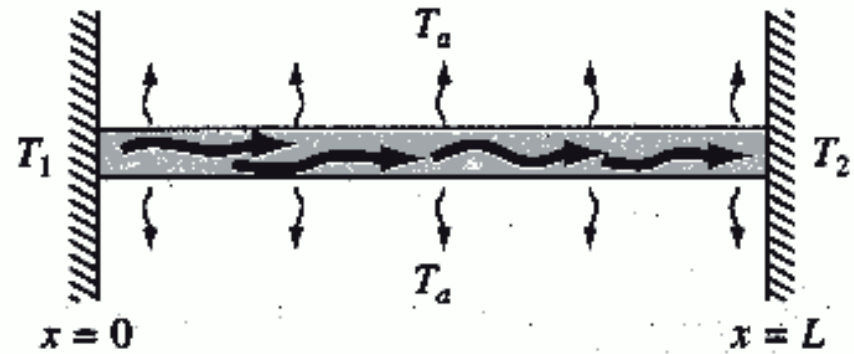
$$\frac{d^2y}{dx^2} = f(x, y)$$

donde en  $x = 0, y = y_0$   
 $x = L, y = y_L$



# Ejemplo

- Distribución de temperaturas en una barra uniforme no aislada



$$\frac{d^2 T}{d x^2} + h' (T_a - T) = 0$$

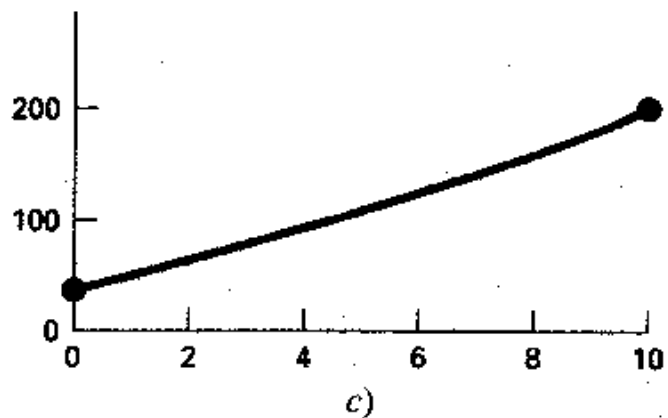
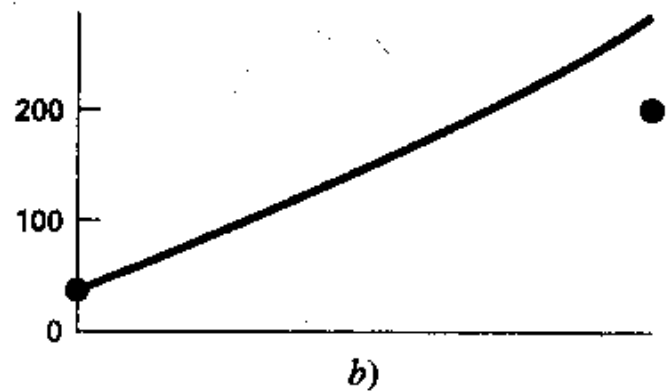
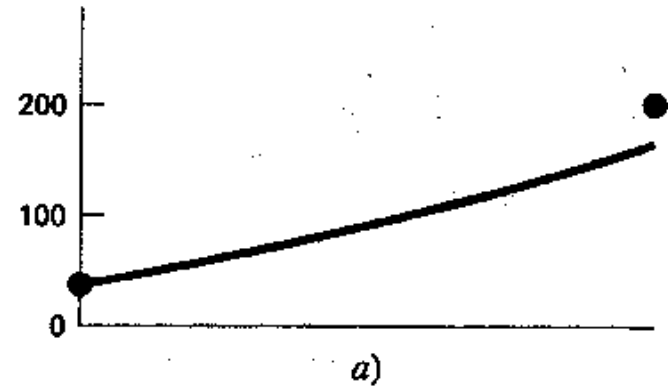
- Condiciones de contorno  $T(0) = T_1$   
 $T(L) = T_2$
- Si  $L = 10$  m,  $T_a = 20$  °C,  $T_1 = 40$  °C,  $T_2 = 200$  °C y  $h' = 0.01$  m<sup>-2</sup>, la solución analítica es:

$$T = 73.4523 e^{0.1x} - 53.4523 e^{-0.1x} + 20$$



# El método del disparo

- Consiste en convertir el problema de contorno en un problema de valores iniciales.
- Se realizan dos estimaciones y luego una interpolación.



# Ejemplo 27.1

- Resolver  $\frac{d^2 T}{d x^2} + h'(T_a - T) = 0$  con  $T(0) = 40$   
 $T(10) = 200$

se transforma en un sistema de EDOs de primer orden:

$$\frac{d T}{d x} = z, \quad \frac{d z}{d x} = h'(T - T_0)$$

Suponemos un valor inicial para  $z$ ,  $z(0) = 10$

Aplicando RK4 con  $h = 2$ , ([27\\_1.ods](#)) se obtiene  
 $T(10) = 168.3797$

Suponemos  $z(0) = 20$ , y con lo que se obtiene  
([27\\_1.ods](#))  $T(10) = 285.8980$

# Ejemplo 27.1

- Como la EDO es lineal, se interpola linealmente el valor de  $z(0)$  para obtener  $T(10) = 200$ :

$$z(0) = \frac{200 - 168.3797}{285.8980 - 168.3797} 20 + \frac{200 - 285.8980}{168.3797 - 285.8980} 10$$

$$z(0) = 12.6907$$

- Con este valor se resuelve el sistema de EDOs de primer orden para determinar  $T$  a lo largo de la barra

# Problemas no lineales

- Se reformula como un problema de raíces, considerando que

$$T_{10} = f(z_0)$$

- Se busca la raíz de

$$g(z_0) = f(z_0) - 200$$

# Ejemplo 27.2

- Suponer la siguiente EDO no lineal para la barra calentada, con  $h'' = 5 \times 10^{-8}$ :

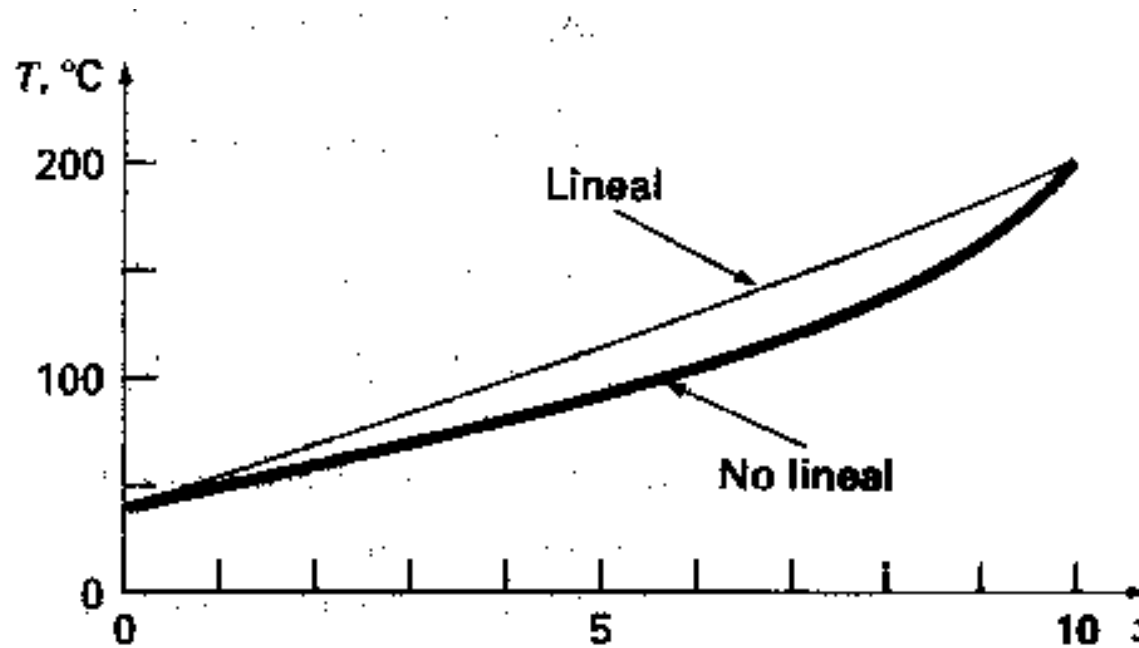
$$\frac{d^2 T}{d x^2} + h'' (T_a - T)^4 = 0$$

- Se reduce a un sistema de EDOs de 1er orden:

$$\frac{d T}{d x} = z \quad , \quad \frac{d z}{d x} = h'' (T - T_0)^4$$

- Solución en: [27\\_2.ods](#)

# Ejemplo 27.2



# Método de diferencias finitas\*

- Se sustituyen las derivadas por diferencias finitas divididas
- La EDO se transforma en un sistema de ecuaciones algebraicas
  - Lineales, si la EDO es lineal
  - No lineales, si la EDO es no lineal
- Para resolverlo se aplican los métodos de la parte 3

# Ejemplo 27.3

- Resolver por diferencias finitas, el problema de la transmisión de calor en la barra
- Se sustituyen las derivadas:

$$\frac{d^2 T}{d x^2} + h' (T_a - T) = 0 \Rightarrow \frac{T_{i+1} - 2T_i + T_{i-1}}{\Delta x^2} - h' (T_i - T_a) = 0$$

- reordenando:

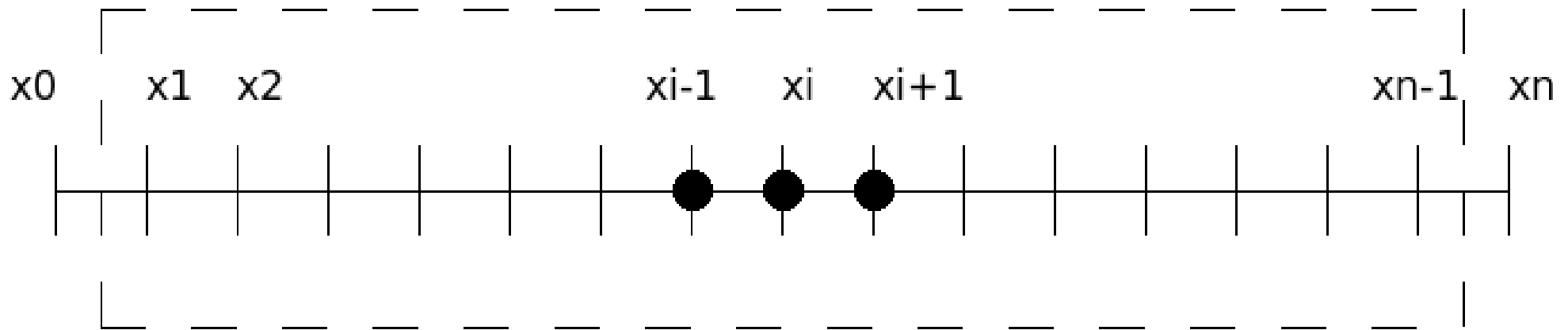
$$-T_{i-1} + (2 + h' \Delta x^2) T_i - T_{i+1} = h' \Delta x^2 T_a$$

Ecuación sustituta o molécula de cálculo



# Ejemplo 27.3

- Se aplica la molécula de cálculo a cada nodo:



- Se genera un sistema de  $n-1$  ecuaciones:
  - Cada una con 3 incógnitas,
  - Excepto la primera y la última con 2 incógnitas

# Ejemplo 27.3

- Eligiendo  $\Delta x = 2$ , se tiene:
  - Nodo 1:  $2.04 T_1 - T_2 = 0.01 \times 2 \times 40 + 40 = 40.8$
  - Nodo 2:  $-T_1 + 2.04 T_2 - T_3 = 0.8$
  - Nodo 3:  $-T_2 + 2.04 T_3 - T_4 = 0.8$
  - Nodo 4:  $-T_3 + 2.04 T_4 = 0.8 + 200 = 200.8$
- En forma matricial

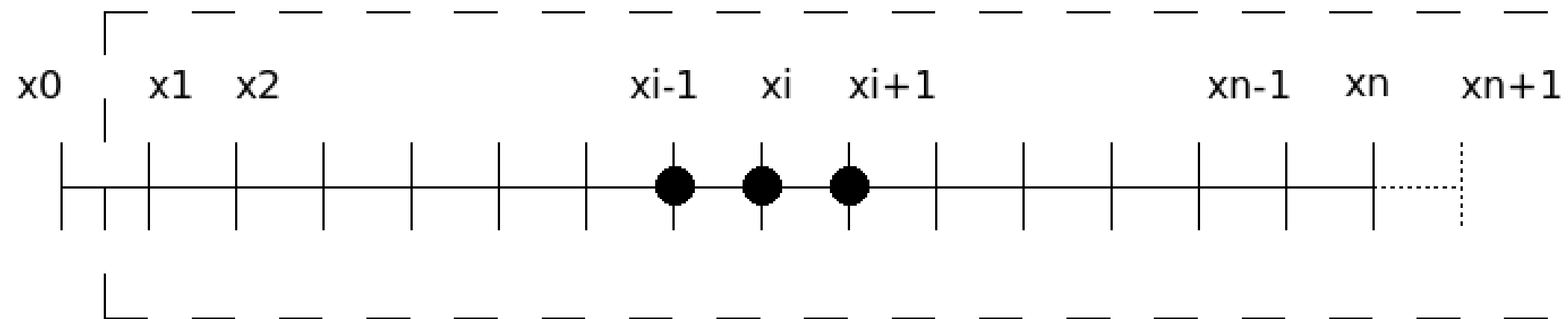
$$\begin{bmatrix} 2.04 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 2.04 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2.04 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 2.04 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_1 \\ T_2 \\ T_3 \\ T_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 40.8 \\ 0.8 \\ 0.8 \\ 200.8 \end{bmatrix}$$

# Ejemplo 27.3

- Sistema tridiagonal  $\rightarrow$  algoritmo de Thomas
- Solución  $\{T\}^T = [65.9698 \quad 93.7785 \quad 124.5382 \quad 159.4795]$
- Algoritmo en Octave: [diferencias.m](#)

# Condiciones de borde en la derivada\*

- Resolver  $y'' - 2y' + y = x$
- Para  $0.0 \leq x \leq 1.0$
- Con  $h = 0.1$  ,  $y(0.0) = -1$  ,  $y'(1.0) = 1$
- Ahora hay  $n+1$  incógnitas (incluido  $y_{n+1}$ ):



# Condiciones de borde en la derivada\*

- La condición de borde en 1.0 se iguala a una diferencia finita dividida centrada:

$$y'(1.0) = y'_n = \frac{y_{n+1} - y_{n-1}}{2h} = 1$$

- La (n+1)-ésima ecuación surge de la anterior :

$$y_{n+1} - y_{n-1} = 2h$$

# Problemas de valores propios

- El sistema  $[A]\{X\}=\{B\}$  tiene solución única si  $\det(A) \neq 0$
- El sistema  $[A]\{X\}=\mathbf{0}$  tiene solución única trivial si  $\det(A) \neq 0$ , y soluciones no triviales ( $\infty$ ) si  $\det(A) = 0$
- Los problemas de valores propios son de la forma:

$$(a_{11} - \lambda) x_1 + a_{12} x_2 + \dots + a_{1n} x_n = 0$$

$$a_{21} x_1 + (a_{22} - \lambda) x_2 + \dots + a_{2n} x_n = 0$$

.....

$$a_{n1} x_1 + a_{n2} x_2 + \dots + (a_{nn} - \lambda) x_n = 0$$

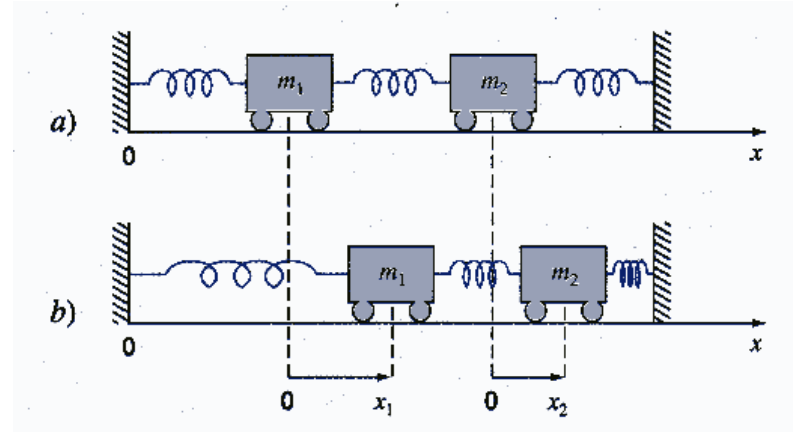
# Problemas de valores propios

- O más brevemente,  $[[A]-\lambda[I]]\{X\}=\mathbf{0}$
- Los valores  $\lambda$  que hacen  $\mathit{det}[[A]-\lambda[I]]=\mathbf{0}$   
se denominan valores propios del sistema, y su  
solución vector propio

# Ejemplo: oscilación masa-resorte

$$m_1 \frac{d^2 x_1}{dt^2} = -k_1 x + k(x_2 - x_1)$$

$$m_2 \frac{d^2 x_2}{dt^2} = -k(x_2 - x_1) - k x_2$$

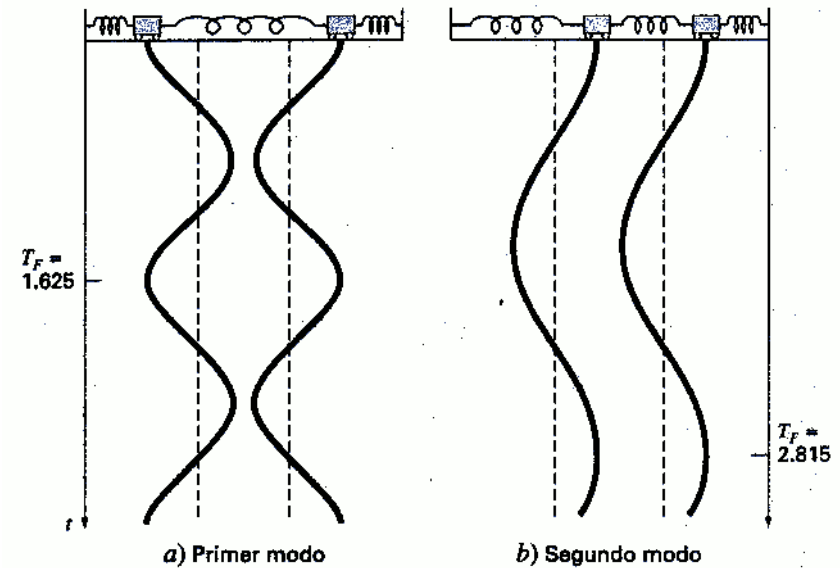


- Sabiendo que  $x_i = A_i \sin \omega t$

$$x''_i = -A_i \omega^2 \sin \omega t$$

- Se llega a

$$\begin{bmatrix} \frac{2k}{m_1} - \omega^2 & -\frac{k}{m_1} \\ -\frac{k}{m_2} & \frac{2k}{m_2} - \omega^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$





# Ejemplo: pandeo

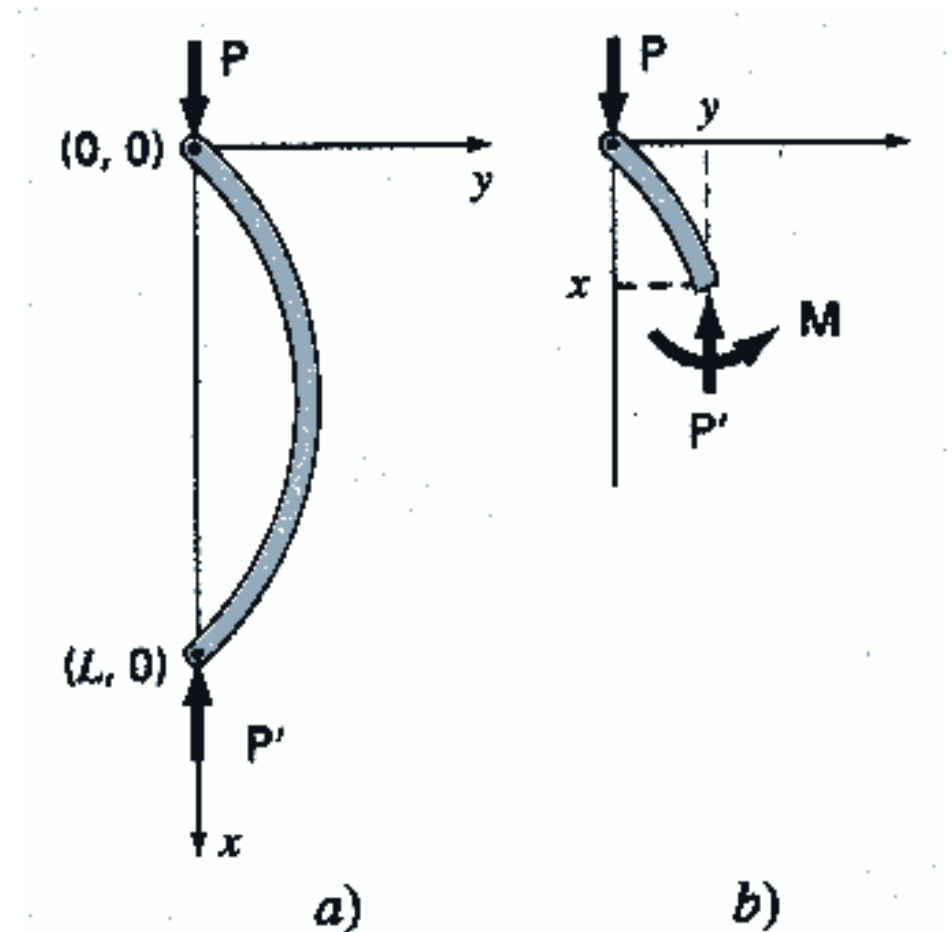
- Deformación de la columna:

$$\frac{d^2 y}{d x^2} = \frac{M}{E I}$$

- Donde  $M = -P \cdot y$
- Reemplazando,

$$\frac{d^2 y}{d x^2} + p^2 y = 0$$

- con  $p^2 = \frac{P}{E I}$



- Para  $y(0) = y(L) = 0$

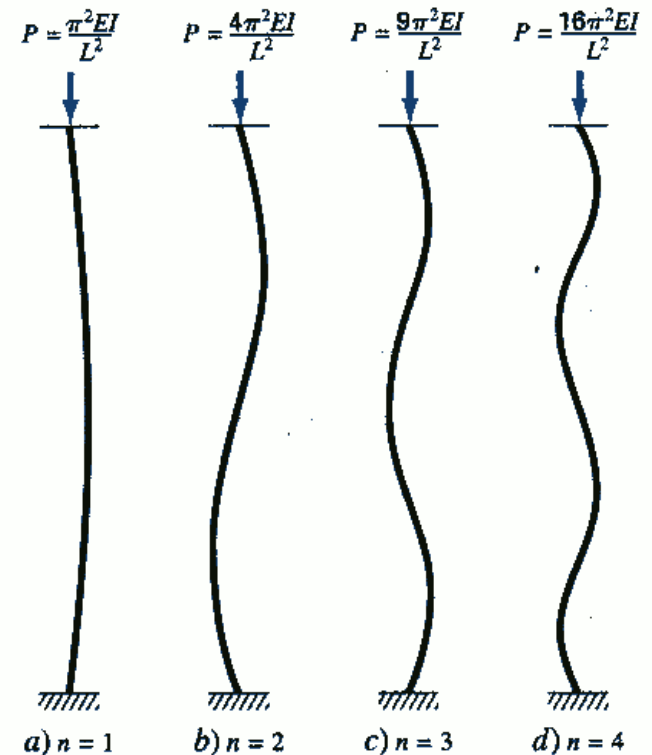
# Ejemplo: pandeo

- Solución analítica:  $y = A \sin px + B \cos px$
- Para  $x = 0$ ,  $y = A \sin 0 + B \cos 0 = 0 \Rightarrow B = 0$
- Para  $x = L$ ,  $y = A \sin pL = 0 \Rightarrow pL = n\pi$ ,  $n = 1, 2, 3, \dots$
- Reemplazando(...),

$$P = \frac{n^2 \pi^2 E I}{L^2}$$

- Si  $n = 1$  (primer modo):

$$P = \frac{\pi^2 E I}{L^2} \quad \text{Fórmula de Euler}$$



# Ejemplo: pandeo

- Ej. 27.5

- Datos:

- $E = 10 \times 10^9 \text{ Pa}$

- $I = 1.25 \times 10^{-5} \text{ m}^4$

- $L = 3 \text{ m}$

n	p (m <sup>-2</sup> )	P (kN)
1	1,0472	137,078
2	2,0944	548,311
3	3,1416	1233,701
4	4,1888	2193,245
5	5,2360	3426,946
6	6,2832	4934,802
7	7,3304	6716,814
8	8,3776	8772,982

# Método del polinomio

- Se reemplaza la EDO por una ecuación en diferencias finitas, se iguala a 0 el determinante de la matriz de coeficientes y se resuelve el polinomio resultante.
- Para el ejemplo anterior, se tiene

$$\frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + p^2 y_i = 0$$

- reordenando,

$$y_{i-1} - (2 - h^2 p^2) y_i + y_{i+1} = 0$$

# Método del polinomio

- Con 5 tramos (4 nodos interiores) se tiene:

$$\begin{bmatrix} (2-h^2 p^2) & -1 & 0 & 0 \\ -1 & (2-h^2 p^2) & -1 & 0 \\ 0 & -1 & (2-h^2 p^2) & -1 \\ 0 & 0 & -1 & (2-h^2 p^2) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix} = 0$$

# Ejemplo 27.6

- Determinar los valores propios del ej. 27.5, con a) 1, b) 2, c) 3, y d) 4 nodos interiores.
- a)  $h = 3/2$

$$-(2 - 2.25 p^2) y_i = 0$$

$$\det(A) = 2 - 2.25 p^2 = 0$$

$$p = \pm 0.9428 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 10\%$$

# Ejemplo 27.6

- b)  $h = 3/3 = 1$

$$\begin{bmatrix} 2-p^2 & -1 \\ -1 & 2-p^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = 0$$

$$\det(A) = (2-p^2)^2 - 1 = 0$$

$$p = \pm 1 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 4.5\%$$

$$p = \pm 1.73205 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 17\%$$

# Ejemplo 27.6

- c)  $h = 3/4$

$$\begin{bmatrix} 2 - 0.5625 p^2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 - 0.5625 p^2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 - 0.5625 p^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = 0$$

$$\det(A) = (2 - 0.5625 p^2)^3 - 2(2 - 0.5625 p^2) = 0$$

$$2 - 0.5625 p^2 = 0$$

$$2 - 0.5625 p^2 = \sqrt{2}$$

$$p = \pm 1.0205 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 2.5\%$$

$$p = \pm 1.8856 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 10\%$$

$$p = \pm 2.4637 \Rightarrow \varepsilon_t \approx 22\%$$



# Ejemplo 27.6

Valor propio	Verdadero	Método del polinomio			
		$h = 3/2$	$h = 3/3$	$h = 3/4$	$h = 3/5$
1	1.0472	0.9428 (10%)	1.0000 (4.5%)	1.0205 (2.5%)	1.0301 (1.6%)
2	2.0944		1.7321 (21%)	1.8856 (10%)	1.9593 (65%)
3	3.1416			2.4637 (22%)	2.6967 (14%)
4	4.1888				3.1702 (24%)

# El método de potencias

- El problema de valores propios se escribe como:

$$[A]\{X\} = \lambda\{X\}$$

- Puesto en forma iterativa:

$$[A]\{X_{k-1}\} = \lambda_k\{X_k\}$$

- El método permite obtener el *mayor* valor propio

# Ejemplo 27.7

- Determine el valor propio mayor del punto c) del ejemplo 27.6

$$\frac{y_{i+1} - 2y_i + y_{i-1}}{h^2} + p^2 y_i = 0$$

- Se escribe como:

$$\begin{array}{rcl} 3.5556 x_1 & -1.7778 x_2 & = \lambda x_1 \\ -1.7778 x_1 & 3.5556 x_2 & -1.7778 x_3 = \lambda x_2 \\ & -1.7778 x_2 & 3.5556 x_3 = \lambda x_3 \end{array}$$

# Ejemplo 27.7

- Se asume  $\{x_0\} = [1 \ 1 \ 1]^T$
- Se reemplaza

$$\begin{array}{rcl} 3.5556(1) & -1.7778(1) & = 1.7778 \\ -1.7778(1) & 3.5556(1) & -1.7778(1) = 0 \\ & -1.7778(1) & 3.5556(1) = 1.7778 \end{array}$$

- Se normaliza el vector de la derecha y se obtiene la primera estimación de  $\lambda$ :

$$\begin{pmatrix} 1.7778 \\ 0 \\ 1.7778 \end{pmatrix} = 1.7778 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \lambda_1 = 1.7778$$

# Ejemplo 27.7

- Ahora se reemplaza  $[1 \ 0 \ 1]^T$  en el lado izquierdo:

$$\begin{array}{rcl} 3.5556(1) & -1.7778(0) & = 3.5556 \\ -1.7778(1) & 3.5556(0) & -1.7778(1) = -3.5556 \\ & -1.7778(0) & 3.5556(1) = 3.5556 \end{array}$$

- Normalizando,

$$\begin{pmatrix} 3.5556 \\ -3.5556 \\ 3.5556 \end{pmatrix} = 3.5556 \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \lambda_2 = 3.5556$$

- El error relativo es,  $|\varepsilon_a| = \left| \frac{3.5556 - 1.7778}{3.5556} \right| 100\% = 50\%$

# Ejemplo 27.7

- Tercera iteración

$$\begin{bmatrix} 3.5556 & -1.7778 & 0 \\ -1.7778 & 3.5556 & -1.7778 \\ 0 & -1.7778 & 3.5556 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5.334 \\ -7.112 \\ 5.334 \end{bmatrix} = -7.112 \begin{bmatrix} -0.75 \\ 1 \\ -0.75 \end{bmatrix}$$

- Cuarta iteración

$$\begin{bmatrix} 3.5556 & -1.7778 & 0 \\ -1.7778 & 3.5556 & -1.7778 \\ 0 & -1.7778 & 3.5556 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -0.75 \\ 1 \\ -0.75 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4.445 \\ 6.223 \\ -4.445 \end{bmatrix} = 6.223 \begin{bmatrix} -0.714 \\ 1 \\ -0.714 \end{bmatrix}$$

- Quinta iteración

$$\begin{bmatrix} 3.5556 & -1.7778 & 0 \\ -1.7778 & 3.5556 & -1.7778 \\ 0 & -1.7778 & 3.5556 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -0.714 \\ 1 \\ -0.714 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4.317 \\ 6.095 \\ -4.317 \end{bmatrix} = 6.095 \begin{bmatrix} -0.708 \\ 1 \\ -0.708 \end{bmatrix}$$

# Determinación del valor propio menor

- Se aplica el método de potencias a  $A^{-1}$
- El método converge al valor mayor de  $1/\lambda$ , es decir al menor valor de  $\lambda$
- Algoritmo en Octave: [potencias.m](#)

**Problemas 27.1 a 27.29, pag. 822**