

# Solución numérica de ecuaciones diferenciales ordinarias

**Luis A. Núñez**

*Escuela de Física, Facultad de Ciencias,  
Universidad Industrial de Santander, Santander, Colombia*



4 de junio de 2021

- 1 Ideas generales
- 2 El rebusque de Taylor
- 3 La idea de la integración y los métodos numéricos
- 4 Fórmulas implícitas y Explícitas
- 5 Sección
- 6 Recapitulando

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \begin{cases} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{cases}$$

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{array} \right.$$

- Rearreglado en forma vectorial

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} q(t) \\ p(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p(t) \\ F[p(t), q(t), t] \end{pmatrix} \Leftrightarrow \frac{d\mathbf{Q}}{dt} = \mathbf{F}(\mathbf{Q}(t), t)$$

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{array} \right.$$

- Rearreglado en forma vectorial

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} q(t) \\ p(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p(t) \\ F[p(t), q(t), t] \end{pmatrix} \Leftrightarrow \frac{d\mathbf{Q}}{dt} = \mathbf{F}(\mathbf{Q}(t), t)$$

- Al resolver  $y'(x) = f(y(x), x)$ , obtenemos una “función”  $y_k = y(x_k)$

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{array} \right.$$

- Rearreglado en forma vectorial

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} q(t) \\ p(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p(t) \\ F[p(t), q(t), t] \end{pmatrix} \Leftrightarrow \frac{d\mathbf{Q}}{dt} = \mathbf{F}(\mathbf{Q}(t), t)$$

- Al resolver  $y'(x) = f(y(x), x)$ , obtenemos una “función”  $y_k = y(x_k)$
- Con  $x_k = x_0 + kh$ , un conjunto de puntos discretos donde  $k = 0, 1, 2, \dots$ ,  $x_0 < x_1 < x_2 \dots$  y  $h$  el paso de la solución.

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{array} \right.$$

- Rearreglado en forma vectorial

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} q(t) \\ p(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p(t) \\ F[p(t), q(t), t] \end{pmatrix} \Leftrightarrow \frac{d\mathbf{Q}}{dt} = \mathbf{F}(\mathbf{Q}(t), t)$$

- Al resolver  $y'(x) = f(y(x), x)$ , obtenemos una “función”  $y_k = y(x_k)$
- Con  $x_k = x_0 + kh$ , un conjunto de puntos discretos donde  $k = 0, 1, 2, \dots$ ,  $x_0 < x_1 < x_2 \dots$  y  $h$  el paso de la solución.
- Un método **explícito** determina las  $y_{k+1}$  con los valores anteriores  $y_k, y_{k-1}, \dots, y_{k-p}$ . Esto es  $y_{k+1} = y_{k-1} + 2h f(x_k, y_k)$

- Una ecuación diferencial de segundo orden  $\ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t]$  siempre se puede convertir en un sistema de dos ecuaciones lineales de primer orden:

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} \equiv p(t) \\ x \equiv q(t) \end{array} \right\} \Rightarrow \ddot{x}(t) = F[\dot{x}(t), x(t), t] \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} \dot{q} = p(t) \\ \dot{p} = F(p(t), q(t), t) \end{array} \right.$$

- Rearreglado en forma vectorial

$$\frac{d}{dt} \begin{pmatrix} q(t) \\ p(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p(t) \\ F[p(t), q(t), t] \end{pmatrix} \Leftrightarrow \frac{d\mathbf{Q}}{dt} = \mathbf{F}(\mathbf{Q}(t), t)$$

- Al resolver  $y'(x) = f(y(x), x)$ , obtenemos una “función”  $y_k = y(x_k)$
- Con  $x_k = x_0 + kh$ , un conjunto de puntos discretos donde  $k = 0, 1, 2, \dots$ ,  $x_0 < x_1 < x_2 \dots$  y  $h$  el paso de la solución.
- Un método **explícito** determina las  $y_{k+1}$  con los valores anteriores  $y_k, y_{k-1}, \dots, y_{k-p}$ . Esto es  $y_{k+1} = y_{k-1} + 2h f(x_k, y_k)$
- Un método **implícito** utilizan una función del mismo valor  $y_{k+1}$ . Esto es  $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})]$



- En general tenemos  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \varphi(x_k, y_k, h)$   
con  $h = x_{i+1} - x_i$ ;

- En general tenemos  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \varphi(x_k, y_k, h)$  con  $h = x_{i+1} - x_i$ ;
- Al expandir por Taylor alrededor del punto  $x = x_k$  tendremos
$$y(x) = y(x_k) + (x - x_k) y'(x_k) + \cdots + \frac{1}{n!} (x - x_k)^n y^{(n)}(x_k) + \cdots$$

- En general tenemos  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \varphi(x_k, y_k, h)$  con  $h = x_{i+1} - x_i$ ;
- Al expandir por Taylor alrededor del punto  $x = x_k$  tendremos  $y(x) = y(x_k) + (x - x_k) y'(x_k) + \dots + \frac{1}{n!} (x - x_k)^n y^{(n)}(x_k) + \dots$
- Identificando

$$y(x_k) \rightarrow y_k$$

$$y'(x_k) \rightarrow f(y_k, x_k)$$

$$y''(x_k) \rightarrow f'(y_k, x_k) = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=x_k, y=y_k} + \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{x=x_k, y=y_k} y'_k$$

$$y'''(x_k) \rightarrow f''(y_k, x_k) = \partial_x f' + \partial_y f' y'_k =$$

$$\partial_{xx} f + (\partial_{xy} f) y'_k + [\partial_{yx} f + (\partial_{yy} f) y'_k] y'_k + \partial_y f y''_k$$

$$\vdots$$

- En general tenemos  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \varphi(x_k, y_k, h)$  con  $h = x_{i+1} - x_i$ ;
- Al expandir por Taylor alrededor del punto  $x = x_k$  tendremos  $y(x) = y(x_k) + (x - x_k) y'(x_k) + \cdots + \frac{1}{n!} (x - x_k)^n y^{(n)}(x_k) + \cdots$
- Identificando
$$\begin{aligned}y(x_k) &\rightarrow y_k \\y'(x_k) &\rightarrow f(y_k, x_k) \\y''(x_k) &\rightarrow f'(y_k, x_k) = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x=x_k \\ y=y_k}} + \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{\substack{x=x_k \\ y=y_k}} y'_k \\y'''(x_k) &\rightarrow f''(y_k, x_k) = \partial_x f' + \partial_y f' y'_k = \\&\partial_{xx} f + (\partial_{xy} f) y'_k + [\partial_{yx} f + (\partial_{yy} f) y'_k] y'_k + \partial_y f y''_k \\&\vdots\end{aligned}$$
- $y_{n+1} = y_n + h f(y_k, x_k) + \frac{1}{2!} h^2 f'(y_k, x_k) + \frac{1}{3!} h^3 f''(y_k, x_k) + \cdots + \frac{1}{n!} h^n f^{(n-1)}(y_k, x_k) + \cdots$

- En general tenemos  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \varphi(x_k, y_k, h)$  con  $h = x_{i+1} - x_i$ ;
- Al expandir por Taylor alrededor del punto  $x = x_k$  tendremos  $y(x) = y(x_k) + (x - x_k) y'(x_k) + \cdots + \frac{1}{n!} (x - x_k)^n y^{(n)}(x_k) + \cdots$
- Identificando
$$\begin{aligned}y(x_k) &\rightarrow y_k \\y'(x_k) &\rightarrow f(y_k, x_k) \\y''(x_k) &\rightarrow f'(y_k, x_k) = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=x_k, y=y_k} + \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{x=x_k, y=y_k} y'_k \\y'''(x_k) &\rightarrow f''(y_k, x_k) = \partial_x f' + \partial_y f' y'_k = \\&\partial_{xx} f + (\partial_{xy} f) y'_k + [\partial_{yx} f + (\partial_{yy} f) y'_k] y'_k + \partial_y f y''_k \\&\vdots\end{aligned}$$
- $y_{n+1} = y_n + h f(y_k, x_k) + \frac{1}{2!} h^2 f'(y_k, x_k) + \frac{1}{3!} h^3 f''(y_k, x_k) + \cdots + \frac{1}{n!} h^n f^{(n-1)}(y_k, x_k) + \cdots$
- Resuelva  $y' = x^2 + \exp(y^2)$  para  $y(0) = 1$

- Integrar una ecuación diferencial ordinaria es aproximar la integral  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \int_{x_k}^{x_{k+1}} d\xi f(\xi, y(\xi))$ ,

- Integrar una ecuación diferencial ordinaria es aproximar la integral  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \int_{x_k}^{x_{k+1}} d\xi f(\xi, y(\xi))$ ,
- **Euler:**  $f(x_k, y_k) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + h f(x_k, y_k)$

- Integrar una ecuación diferencial ordinaria es aproximar la integral  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \int_{x_k}^{x_{k+1}} d\xi f(\xi, y(\xi))$ ,
- **Euler:**  $f(x_k, y_k) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + h f(x_k, y_k)$
- **Euler Mejorado:** el promedio  $\frac{1}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})] \Rightarrow$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})]$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_k + h f(x_k, y_k))]$



- Integrar una ecuación diferencial ordinaria es aproximar la integral  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \int_{x_k}^{x_{k+1}} d\xi f(\xi, y(\xi))$ ,
- **Euler:**  $f(x_k, y_k) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + h f(x_k, y_k)$
- **Euler Mejorado:** el promedio  $\frac{1}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})] \Rightarrow$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})]$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_k + h f(x_k, y_k))]$
- **Runge-Kutta:**  
 $y_{k+1} = y_k + [\alpha f(y_k, x_k) + \beta f(y_k + \delta f(y_k, x_k)h_k, x_k + \gamma h_k)] h_k$ 
  - **Euler Mejorado o Heuns:**  $\alpha = \beta = \frac{1}{2}$  y  $\gamma = \delta = 1$
  - **Euler Modificado:**  $\alpha = 0$ ;  $\beta = 1$ ; y  $\gamma = \delta = \frac{1}{2}$   
 $y_{k+1} = y_k + f(y_k, x_k) h_k + \left[ \frac{1}{2} \partial_x f_k + \frac{1}{2} f_k \partial_y f_k \right] h_k^2$
  - **Runge-Kutta de cuarto orden:**  
 $y_{k+1} = y_k + [\alpha \kappa_1 + \beta \kappa_2 + \gamma \kappa_3 + \delta \kappa_4] h_k$   
Entonces  $y_{k+1} = y_k + \frac{h_k}{6} [\kappa_1 + 2\kappa_2 + 2\kappa_3 + \kappa_4]$   
con  $\kappa_1 = f(x_k, y_k)$ ,  $\kappa_2 = f(x_k + \frac{1}{2}h_k, y_k + \frac{1}{2}\kappa_1)$   
 $\kappa_3 = f(x_k + \frac{1}{2}h_k, y_k + \frac{1}{2}\kappa_2)$ ,  $\kappa_4 = f(x_k + h_k, y_k + \kappa_3)$

- Integrar una ecuación diferencial ordinaria es aproximar la integral  $y'(x) = f(y(x), x) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + \int_{x_k}^{x_{k+1}} d\xi f(\xi, y(\xi))$ ,
- **Euler:**  $f(x_k, y_k) \Rightarrow y_{k+1} = y_k + h f(x_k, y_k)$
- **Euler Mejorado:** el promedio  $\frac{1}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})] \Rightarrow$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})]$   
 $y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_k + h f(x_k, y_k))]$
- **Runge-Kutta:**  
 $y_{k+1} = y_k + [\alpha f(y_k, x_k) + \beta f(y_k + \delta f(y_k, x_k)h_k, x_k + \gamma h_k)] h_k$ 
  - **Euler Mejorado o Heuns:**  $\alpha = \beta = \frac{1}{2}$  y  $\gamma = \delta = 1$
  - **Euler Modificado:**  $\alpha = 0$ ;  $\beta = 1$ ; y  $\gamma = \delta = \frac{1}{2}$   
 $y_{k+1} = y_k + f(y_k, x_k) h_k + \left[ \frac{1}{2} \partial_x f_k + \frac{1}{2} f_k \partial_y f_k \right] h_k^2$
  - **Runge-Kutta de cuarto orden:**  
 $y_{k+1} = y_k + [\alpha \kappa_1 + \beta \kappa_2 + \gamma \kappa_3 + \delta \kappa_4] h_k$   
Entonces  $y_{k+1} = y_k + \frac{h_k}{6} [\kappa_1 + 2\kappa_2 + 2\kappa_3 + \kappa_4]$   
con  $\kappa_1 = f(x_k, y_k)$ ,  $\kappa_2 = f(x_k + \frac{1}{2}h_k, y_k + \frac{1}{2}\kappa_1)$   
 $\kappa_3 = f(x_k + \frac{1}{2}h_k, y_k + \frac{1}{2}\kappa_2)$ ,  $\kappa_4 = f(x_k + h_k, y_k + \kappa_3)$
- Vuelva a resolver  $y' = x^2 + \exp(y^2)$  para  $y(0) = 1$

- Los métodos multipaso requieren menos evaluaciones de las funciones que los métodos monopaso para un mismo nivel de precisión.

- Los métodos multipaso requieren menos evaluaciones de las funciones que los métodos monopaso para un mismo nivel de precisión.
- Los métodos multipaso requieren de un método monopaso que le permita determinar los  $y_{n+k-1}$ ,  $y_{n+k-2}$ ,  $y_{n+k-3}$ ,  $\dots$ ,  $y_n$  puntos iniciales.

- Los métodos multipaso requieren menos evaluaciones de las funciones que los métodos monopaso para un mismo nivel de precisión.
- Los métodos multipaso requieren de un método monopaso que le permita determinar los  $y_{n+k-1}$ ,  $y_{n+k-2}$ ,  $y_{n+k-3}$ ,  $\dots$ ,  $y_n$  puntos iniciales.
- Las fórmulas implícitas son mas precisas (con menos evaluaciones) que las explícitas. Las explícitas extrapolan la solución al punto  $y_{i+1}$ , las implícitas la interpolan.

- Los métodos multipaso requieren menos evaluaciones de las funciones que los métodos monopaso para un mismo nivel de precisión.
- Los métodos multipaso requieren de un método monopaso que le permita determinar los  $y_{n+k-1}$ ,  $y_{n+k-2}$ ,  $y_{n+k-3}$ ,  $\dots$ ,  $y_n$  puntos iniciales.
- Las fórmulas implícitas son mas precisas (con menos evaluaciones) que las explícitas. Las explícitas extrapolan la solución al punto  $y_{i+1}$ , las implícitas la interpolan.
- Las fórmulas explícitas e implícitas son complementarias: las explícitas *predecen* el valor de  $y_{i+1}$  necesario para la  $f_{i+1} = f(x_{i+1}, y_{i+1})$  del cálculo de  $y_{i+1}^*$  en la fórmula implícita.
  - **Milne 4to Predictor:**  $y_{i+1} = y_{i-3} + \frac{4h}{3} [2f_i - f_{i-1} + 2f_{i-2}]$   
*Corrector:*  $y_{i+1} = y_{i-1} + \frac{h}{3} [f_{i+1} - 4f_i + f_{i-1}]$
  - **Adams Moulton Predictor:**  
 $y_{i+1} = y_i + \frac{h}{24} [55f_i - 59f_{i-1} + 37f_{i-2} - 9f_{i-3}]$   
*Corrector:*  $y_{i+1} = y_i + \frac{h}{24} [9f_{i+1} + 19f_i - 5f_{i-1} + f_{i-2}]$

En presentación consideramos

1