Resolución de problemas de valor inicial

Manuel Carlevaro

Departamento de Ingeniería Mecánica

Grupo de Materiales Granulares - UTN FRLP

manuel.carlevaro@gmail.com

Cálculo Avanzado • 2023

 $\textcircled{1} \cdot X_{\overrightarrow{1}} X = X_{\overrightarrow{1}} X + X_{\overrightarrow{1}}$

Problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f[t, y(t)], & t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

1

Problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f[t, y(t)], & t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

Definición: Condición de Lipschitz.

Una función f(t,y) satisface una **condición de Lipschitz** en la variable y, y en un conjunto $D \in \mathbf{R}^2$ si existe una constante L>0 tal que

$$|f(t, y_1) - f(t, y_2)| \le L |y_1 - y_2|$$

siempre que (t,y_1) y (t,y_2) estén en D. La constante L se llama **constante de Lipschitz** para f.

1

Problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f[t, y(t)], & t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

Definición : Condición de Lipschitz.

Una función f(t,y) satisface una **condición de Lipschitz** en la variable y, y en un conjunto $D \in \mathbf{R}^2$ si existe una constante L>0 tal que

$$|f(t, y_1) - f(t, y_2)| \le L |y_1 - y_2|$$

siempre que (t,y_1) y (t,y_2) estén en D. La constante L se llama **constante de Lipschitz** para f.

Ejemplo: mostrar que $f(t,y)=t\,|y|$ satisface una condición de Lipschitz en el intevalo $D=\{(t,y)\,|\,1\leq t\leq 2\;\mathrm{y}\,-3\leq y\leq 4\}$: Para cada par de puntos $(t,y_1)\;\mathrm{y}\;(t,y_2)$ en D, tenemos:

$$|f(t, y_1) - f(t, y_2)| = |t|y_1| - t|y_2|$$

$$= |t||y_1| - |y_2|$$

$$\leq 2|y_1 - y_2|$$

f satisface una condición de Lipschitz sobre D con L=2 (menor valor posible). Por ejemplo:

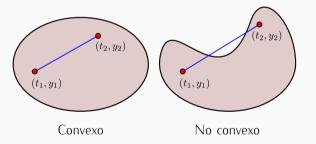
$$|f(2,1) - f(2,0)| = |2 - 0| = 2|1 - 0|$$

1

Definición: Conjunto convexo.

Un conjunto $D\in\mathbf{R}^2$ se dice que es **convexo** si, dados (t_1,y_1) y (t_2,y_2) pertenecientes a D, entonces

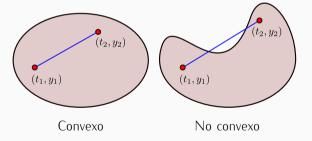
$$[(1-\lambda)t_1 + \lambda t_2, (1-\lambda)y_1 + \lambda y_2] \in D \ \forall \lambda \in [0,1]$$



Definición: Conjunto convexo.

Un conjunto $D\in\mathbf{R}^2$ se dice que es **convexo** si, dados (t_1,y_1) y (t_2,y_2) pertenecientes a D, entonces

$$[(1-\lambda)t_1 + \lambda t_2, (1-\lambda)y_1 + \lambda y_2] \in D \ \forall \lambda \in [0,1]$$



Teorema:.

Sea f(t,y) definida en un conjunto convexo $D \in \mathbf{R}^2$. Si existe una constante L>0 tal que

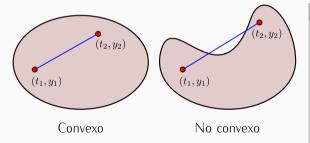
$$\left| \frac{\partial f(t,y)}{\partial y} \right| \le L, \ \forall (t,y) \in D$$

entonce f satisface una condición de Lipschitz sobre D en la variable y con constante de Lipschitz L.

Definición: Conjunto convexo.

Un conjunto $D\in\mathbf{R}^2$ se dice que es **convexo** si, dados (t_1,y_1) y (t_2,y_2) pertenecientes a D, entonces

$$[(1-\lambda)t_1 + \lambda t_2, (1-\lambda)y_1 + \lambda y_2] \in D \ \forall \lambda \in [0,1]$$



Teorema:.

Sea f(t,y) definida en un conjunto convexo $D \in \mathbf{R}^2$. Si existe una constante L>0 tal que

$$\left| \frac{\partial f(t,y)}{\partial y} \right| \le L, \ \forall (t,y) \in D$$

entonce f satisface una condición de Lipschitz sobre D en la variable y con constante de Lipschitz L.

Teorema:.

Sea $D = \{(t,y) \mid t_0 \le t \le T \ y \ -\infty < y < \infty\}$, y f(t,y) continua en D. Si f satisface una condición de Lipschitz sobre D en la variable y, entonces el problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f(t, y), \ t_0 \le T \le b \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

tiene una solución única y(t) para $t_0 \le t \le T$.

Problema bien formulado:

- Existencia: el problema tiene al menos una solución.
- ▶ Unicidad: el problema tiene solución única.
- Estabilidad: pequeñas variaciones en los datos de entrada no generan grandes cambios en la solución.

Problema bien formulado:

- ▶ Existencia: el problema tiene al menos una solución.
- ▶ Unicidad: el problema tiene solución única.
- Estabilidad: pequeñas variaciones en los datos de entrada no generan grandes cambios en la solución.

El problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f(t, y), \ t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

está bien formulado si:

- lacktriangle Existe una solución única y(t), y
- ▶ Existen constantes $\varepsilon_0 > 0$ y k > 0 tales que para cada cualquier $\varepsilon \in (0, \varepsilon_0)$, siempre que $\delta(t)$ sea continua con $|\delta(t)| < \varepsilon$, $\forall t \in [t_0, T]$, y cuando $|\delta_0| < \varepsilon$, el problema de valor inicial:

$$\begin{cases} z'(t) = f(t, z) + \delta(t), \ t_0 \le t \le T \\ z(t_0) = y_0 + \delta_0 \end{cases}$$

tiene una solución única que satisface

$$|z(t) - y(t)| < k\varepsilon, \ \forall t \in [t_0, T]$$

Teorema:.

Sea $D = \{(t,y) \mid t_0 \le t \le T \ y \ -\infty < y < \infty\}$. Si f es continua y satisface una condición de Lipschitz en la variable y sobre el conjunto D, el problema de valor inicial:

$$\begin{cases} y'(t) = f(t, y), \ t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

está bien formulado.

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \cdots$$

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \cdots$$

Teorema : Teorema de Taylor.

Sea $k \geq 1$ un entero y $f: \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R} \ k$ veces

diferenciable en $t_0 \in \mathbf{R}$. Entonces existe $h_k : \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R}$ tal que:

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \dots + \frac{f^{(k)}(t_0)}{k!}(t - t_0)^k + h_k(t)(t - t_0)^k$$

y

$$\lim_{t \to t_0} h_k(t) = 0$$

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \cdots$$

Teorema : Teorema de Taulor.

Sea $k \geq 1$ un entero y $f: \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R} \ k$ veces

tal que:

diferenciable en $t_0 \in \mathbf{R}$. Entonces existe $h_k : \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R}$

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \dots + \frac{f^{(k)}(t_0)}{k!}(t - t_0)^k + h_k(t)(t - t_0)^k$$

y

$$\lim_{t \to t_0} h_k(t) = 0$$

Forma de Lagrange para el resto: Sea $f: \mathbf{R} \to \mathbf{R}$ k+1 veces diferenciable en (t_0,t) con $f^{(k)}$ continua en t_0, t :

$$R_k(t) = \frac{f^{(k+1)}(\tau)}{(k+1)!} (t - t_0)^{k+1}$$

para $t_0 < \tau < t$.

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \cdots$$

Teorema: Teorema de Taylor.

Sea $k \geq 1$ un entero y $f: \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R}$ k veces diferenciable en $t_0 \in \mathbf{R}$. Entonces existe $h_k: \mathbf{R} \mapsto \mathbf{R}$

$$f(t) = f(t_0) + \frac{f'(t_0)}{1!}(t - t_0) + \frac{f''(t_0)}{2!}(t - t_0)^2 + \frac{f^{(3)}(t_0)}{3!}(t - t_0)^3 + \dots + \frac{f^{(k)}(t_0)}{k!}(t - t_0)^k + h_k(t)(t - t_0)^k$$

y

tal que:

$$\lim_{t \to t_0} h_k(t) = 0$$

Forma de Lagrange para el resto: Sea $f: \mathbf{R} \to \mathbf{R}$ k+1 veces diferenciable en (t_0,t) con $f^{(k)}$ continua en t_0,t :

$$R_k(t) = \frac{f^{(k+1)}(\tau)}{(k+1)!} (t - t_0)^{k+1}$$

para $t_0 \leq \tau \leq t$.

Método de Euler: $h = t_1 - t_0, y'(t) = f(t, y)$

$$y_1 = y(t_1) = y(t_0) + y'(t_0)(t_1 - t_0) + \frac{y''(\tau)}{2}(t_1 - t_0)^2$$
$$= y_0 + hf[t_0, y(t_0, y_0)] + y''(\tau)\frac{h^2}{2}$$

- Aproximación: $y_1 = y_0 + hf(t_0, y_0)$
- Error local: $\mathcal{O}(h^2)$
- Error global: $\mathcal{O}(h)$

Método de Taylor: y tiene n+1 derivadas continuas en $[t_0, T]$, expansión de Taylor alrededor de t_i :

$$y(t) = y_0 + y_i'(t - t_i) + \frac{y_i''}{2}(t - t_i)^2 + \dots + \frac{y_i^{(n)}}{n!}(t - t_i)^n + \frac{y^{(n+1)}(\tau)}{(n+1)!}(t - t_i)^{n+1}$$

$$y_{i}'' = f(t_{i}, y_{i})$$

$$y_{i}'' = \frac{d}{dt}f(t, y)\Big|_{t=t_{i}} = \left(\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial y}f\right)\Big|_{t=t_{i}}$$

$$y_{i}''' = \frac{d^{2}}{dt^{2}}f(t, y)\Big|_{t=t_{i}} = \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial t^{2}} + 2f\frac{\partial^{2} f}{\partial t \partial y} + \frac{\partial^{2} f}{\partial y^{2}}f^{2} + \frac{\partial f}{\partial y}\frac{\partial f}{\partial t} + \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)^{2}f\right)\Big|_{t=t_{i}}$$

Evaluando en $t=t_{i+1}$, descartando el resto y haciendo $h=t_{i+1}-t_i$:

$$y_{i+1} = y_i + hf(t_i, y_i) + \frac{h^2}{2} \left. \frac{d}{dt} f(t, y) \right|_{(t_i, y_i)} + \dots + \left. \frac{h^n}{n!} \left. \frac{d^{n-1}}{dt^{n-1}} f(t, y) \right|_{(t_i, y_i)}$$

Nota: el método de Euler es el de Taylor con n = 1.

Runge-Kutta de segundo orden

$$\begin{cases} y' = f(t, y), \ t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$
$$y_{n+1} = y_n + \int_{t_0}^{t_{n+1}} f(t, y) \, dt$$

Regla del trapecio:

$$\int_{t_n}^{t_{n+1}} f(t, y) dt \simeq \frac{h}{2} [f(t_n, y_n) + f(t_{n+1}, y_{n+1})]$$

Aproximamos:

$$y_{n+1} \approx \overline{y}_{n+1} = y_n + h f(t_n, y_n)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(t_n, y_n) + f(t_{n+1}, \overline{y}_{n+1})]$$

Forma canónica:

$$k_1 = hf(t_n, y_n)$$

$$k_2 = hf(t_{n+1}, y_n + k_1)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{2}(k_1 + k_2)$$

Errores:

- Error local: $\mathcal{O}(h^3)$
- Error global $\mathcal{O}(h^2)$

RK2 óptimo (minimiza coeficiente de error):

$$k_1 = \frac{2}{3}hf(t_i, y_i)$$

$$k_2 = \frac{3}{4}hf(t_i + \frac{2h}{3}, k_1)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{4}\left(\frac{3}{2}k_1 + 4k_2\right)$$

Runge-Kutta de cuarto orden

$$\begin{cases} y' = f(t, y), \ t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{6}(k_0 + 2k_1 + 2k_2 + k_3)$$

con

$$k_{0} = hf(t_{n}, y_{n})$$

$$k_{1} = hf\left(t_{n} + \frac{h}{2}, y_{n} + \frac{k_{0}}{2}\right)$$

$$k_{2} = hf\left(t_{n} + \frac{h}{2}, y_{n} + \frac{k_{1}}{2}\right)$$

$$k_{3} = hf\left(t_{n} + h, y_{n} + k_{2}\right)$$

Errores:

- Error local: $\mathcal{O}(h^5)$
- Error global $\mathcal{O}(h^4)$

Nota: Si f(t,y)=f(t): integración de 1/3 de Simpson

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} \left[f(x_n) + 4f(x_n + \frac{h}{2}) + f(t_{n+1}) \right]$$

Runge-Kutta de cuarto orden

$$\begin{cases} y' = f(t, y), \ t_0 \le t \le T \\ y(t_0) = y_0 \end{cases}$$
$$y_{n+1} = y_n + \frac{1}{6}(k_0 + 2k_1 + 2k_2 + k_3)$$

$$k_0 = hf(t_n, y_n)$$

$$k_1 = hf\left(t_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{k_0}{2}\right)$$

$$k_2 = hf\left(t_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{k_1}{2}\right)$$

 $k_3 = hf\left(t_n + h, y_n + k_2\right)$

$$k_3 = hf(t_n + h, y_n + k_2)$$

$$k_3 = hf(t_n + h, y_n + k_2)$$

▶ Error local: $\mathcal{O}(h^5)$

• Error global $\mathcal{O}(h^4)$

$$k_3 = hf\left(t_n + h, y_n + k_2\right)$$

$$k_3 = hf(t_n + h, y_n + k_2)$$
 Errores:

$$k_3 = hf(t_n + h, y_n + k_2)$$
From:

$$k_3 = hf\left(t_n + h, y_n + k_2\right)$$
 Errores:

$$+ k_2)$$

$$oldsymbol{y}_{n+1} = oldsymbol{y}_n + h oldsymbol{f}(t_n, oldsymbol{y}_n)$$

Euler:

Sistema de ecuaciones:

 $\begin{cases} \mathbf{y}'(t) = \mathbf{f}(t, \mathbf{y}(t)) \\ \mathbf{y}(t_0) = \mathbf{y}_0 \end{cases}$

Nota: Si f(t,y) = f(t): integración de 1/3 de Simpson

 $y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} \left[f(x_n) + 4f(x_n + \frac{h}{2}) + f(t_{n+1}) \right]$

$$oldsymbol{k}_0 = h oldsymbol{f}(t_n, oldsymbol{y}_n)$$

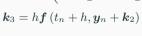
$$(oldsymbol{y}_n)$$

$$,oldsymbol{y}_{n}+rac{oldsymbol{k}_{0}}{2}$$

$$\mathbf{k}_1 = h\mathbf{f}\left(t_n + \frac{h}{2}, \mathbf{y}_n + \frac{\mathbf{k}_0}{2}\right)$$

$$egin{aligned} m{k}_1 &= hm{f}\left(t_n + rac{h}{2}, m{y}_n + rac{m{k}_1}{2}
ight) \ m{k}_2 &= hm{f}\left(t_n + rac{h}{2}, m{y}_n + rac{m{k}_1}{2}
ight) \end{aligned}$$

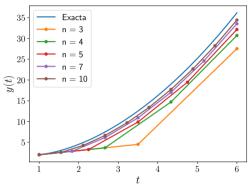
$$\left(\frac{\boldsymbol{k}_1}{2}\right)$$



 $m{y}_{n+1} = m{y}_n + rac{1}{6}(m{k}_0 + 2m{k}_1 + 2m{k}_2 + m{k}_3)$

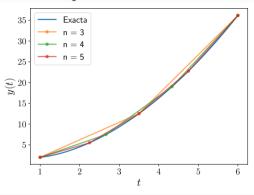
```
2 import numpy as np
 3 import matplotlib.pyplot as plt
 4 plt.style.use('../../utils/clases.mplstyle')
 5
 6 def f(t, y):
       return 3 * t - y / t
  def y exacta(t):
10
       return t**2 + 1 / t
11
12 def euler(f, t_0, T, n, y_0):
       h = (T - t 0) / (n - 1)
13
      ts = t 0 + np.arange(n) * h
14
      vs = np.zeros(n)
15
      v = v \Theta
16
       for n, t in enumerate(ts):
17
          vs[n] = y
18
19
           y += h * f(t, y)
       return ts, vs
20
21
22 t e = np.linspace(1, 6, 100)
23 plt.plot(t e, y exacta(t e), label='Exacta')
24 for n in [3, 4, 5, 7, 10]:
     t. v = euler(f. 1. 6. n. 2)
25
       plt.plot(t, y, '.-', label=f"n = {n}")
26
```





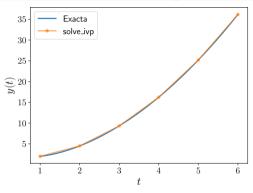
```
12 def rk4(f, t 0, T, n, y 0):
13
       h = (T - t 0) / (n - 1)
      ts = t 0 + np.arange(n) * h
14
15
      vs = np.zeros(n)
      v = v \theta
16
       for n. t in enumerate(ts):
17
          vs[n] = v
18
          k0 = h * f(t, y)
19
          k1 = h * f(t + h/2, v + k0 / 2)
20
          k2 = h * f(t + h/2, y + k1 / 2)
21
22
          k3 = h * f(t + h, v + k2)
           v += (k0 + 2 * k1 + 2 * k2 + k3) / 6
23
24
       return ts. vs
25
26 \text{ t e} = \text{np.linspace}(1, 6, 100)
27 plt.plot(t e, v exacta(t e), label='Exacta')
28 for n in [3, 4, 5]:
    t, y = rk4(f, 1, 6, n, 2)
29
      plt.plot(t, y, '.-', label=f"n = {n}", alpha=0.7)
30
```

Runge-Kutta de cuarto orden



```
12 t e = np.linspace(1, 6, 100)
13 plt.plot(t e, y exacta(t e), label='Exacta')
14
15 from scipy.integrate import solve ivp
16
17 sol = solve ivp(f, [1, 6], [2], method='RK45',
      t eval=[1, 2, 3, 4, 5, 6])
18
19
  plt.plot(sol.t, sol.y[0], '.-', label="solve ivp",
            alpha=0.7)
21
23 plt.xlabel(r"$t$")
24 plt.ylabel(r"$y(t)$")
25 plt.legend()
26 plt.tight_layout()
27 plt.savefig("solve ivp.pdf")
```

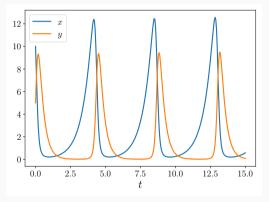
solve_ivp de SciPy



```
1 #!/usr/bin/env pvthon3
2 import numpy as np
 3 import matplotlib.pyplot as plt
 4 from scipy.integrate import solve ivp
 5 plt.style.use('../../utils/clases.mplstyle')
 7 def LV(t, z, a, b, d, q):
      x. v = z
       return [a * x - b * x * v. d * x * v - g * v]
10
11 sol = solve ivp(LV, [0, 15], [10, 5],
       args=(1.5, 1, 1, 3), dense output=True)
12
13
14 t = np.linspace(0, 15, 300)
15 z = sol.sol(t)
16 plt.plot(t, z.T[:,0], label=r'$x$')
17 plt.plot(t, z.T[:,1], label=r'$y$')
18 plt.xlabel(r"$t$")
19 plt.legend()
20 plt.tight_layout()
21 plt.savefig("lv.pdf")
```

Sistema Lotka-Volterra

$$\frac{dx}{dt} = \alpha x - \beta xy$$
$$\frac{dy}{dt} = \delta xy - \gamma y$$
$$x(0) = x_0, y(0) = y_0$$



- ▶ R.L. Burden, D.J. Faires y A.M. Burden. Análisis numérico. 10.ª ed. Mexico: Cengage Learning, 2017. Capítulo 5.
- ▶ B. Bradie. *A Friendly Introduction to Numerical Analysis*. New Jersey, United States: Pearson Education Inc., 2006. Capítulo 7.
- A. Gezerlis. *Numerical Methods in Physics With Python*. Cambridge, United Kingdom: Cambridge University Press, 2020. DOI: 10.1017/9781108772310. Capítulo 8.
- ▶ J. Kiusalaas. *Numerical Methods in Engineering with Python 3.* Cambridge, United Kingdom: Cambridge University Press, 2013. Capítulo 7.