

# MATEMÁTICA COMPUTACIONAL

## Cap. 10. Resolução Numérica de Equações Diferenciais Ordinárias: Problemas de Valor Inicial

**Filipe J. Romeiras**

Departamento de Matemática  
Instituto Superior Técnico

Apontamentos das aulas da disciplina do mesmo nome do 2<sup>o</sup> ano de  
Mestrados Integrados e Licenciaturas em Ciências de Engenharia  
do Instituto Superior Técnico



## 10. RESOLUÇÃO NUMÉRICA DE EQUAÇÕES DIFERENCIAIS ORDINÁRIAS: PROBLEMAS DE VALOR INICIAL

### Introdução: Problemas de Valor Inicial (PVI)

• As equações diferenciais são uma das mais importantes ferramentas matemáticas usadas na modelação de problemas em Física, Química e Engenharia. Neste capítulo derivamos e analisamos métodos numéricos para resolver problemas para equações diferenciais ordinárias (EDO's).

• Vamos considerar em primeiro lugar o chamado **problema de valor inicial** ou **problema de Cauchy**.

**Definição.** Seja  $f : D \subset \mathbb{R}^{1+1} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua numa região  $D$  e  $(x_0, Y_0) \in D$ .  
O **PVI**

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases} \quad (\text{P})$$

é o problema de determinar uma função  $Y : I_\alpha \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $I_\alpha = [x_0 - \alpha, x_0 + \alpha]$ ,  $\alpha > 0$ , tal que:

- (i)  $(x, Y(x)) \in D$ ,  $\forall x \in I_\alpha$ ;
- (ii)  $Y \in C^1(I_\alpha)$  e  $Y'(x) = f(x, Y(x))$ ,  $\forall x \in I_\alpha$ ;
- (iii)  $Y(x_0) = Y_0$ .

Esta função é a **solução** do PVI (P).

• Os resultados que iremos obter para o PVI (P) generalizam-se facilmente quer para sistemas de EDO's de 1ª ordem quer para EDO's de ordem superior à 1ª, desde que se utilize a apropriada notação vectorial e matricial. Assim, no caso de um sistema de  $d$  EDO's de 1ª ordem, temos:

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases}$$

onde  $f : D \subset \mathbb{R}^{1+d} \rightarrow \mathbb{R}^d$  e  $(x_0, Y_0) \in D$ , com

$$\begin{aligned} y &= [y_1 \ y_2 \ \cdots \ y_d]^T \\ f(x, y) &= [f_1(x, y) \ f_2(x, y) \ \cdots \ f_d(x, y)]^T \\ Y_0 &= [Y_{01} \ Y_{02} \ \cdots \ Y_{0d}]^T, \end{aligned}$$

enquanto que no caso de uma EDO de ordem  $d$ ,

$$\begin{cases} y^{(d)}(x) = f(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(d-1)}(x)), \\ y(x_0) = Y_0, \ y'(x_0) = Y_0', \ \dots, \ y^{(d-1)}(x_0) = Y_0^{(d-1)}, \end{cases}$$

temos a formulação equivalente

$$\begin{cases} z'(x) = g(x, z(x)), \\ z(x_0) = Z_0, \end{cases}$$

com

$$\begin{aligned} z &= [y \ y' \ \cdots \ y^{(d-1)}]^T, \\ g(x, z) &= [z_2 \ z_3 \ \cdots \ z_d \ f(x, z_1, z_2, \dots, z_d)]^T, \\ Z_0 &= [Y_0 \ Y_0' \ \cdots \ Y_0^{(d-1)}]^T. \end{aligned}$$

**Exemplo.** Escrever na forma de um PVI para um sistema de EDO's de 1ª ordem o seguinte PVI para uma EDO de 2ª ordem:

$$\begin{cases} y''(x) + a(x)y'(x) + b(x)y(x) = r(x), \\ y(x_0) = Y_0, \quad y'(x_0) = Y_0', \end{cases}$$

onde  $a, b, r : I \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  são funções contínuas num intervalo  $I$  e  $x_0 \in I$ .

$$\begin{aligned} z(x) &= \begin{bmatrix} z_1(x) \\ z_2(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y(x) \\ y'(x) \end{bmatrix} \\ z'(x) &= \begin{bmatrix} y'(x) \\ y''(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} z_2(x) \\ r(x) - b(x)z_1(x) - a(x)z_2(x) \end{bmatrix} = g(x, z(x)) \\ z(x_0) &= \begin{bmatrix} y(x_0) \\ y'(x_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Y_0 \\ Y_0' \end{bmatrix} = Z_0 \end{aligned}$$

- Antes de iniciar a análise numérica do PVI (P) apresentamos alguns resultados teóricos sobre este problema que ajudam a compreender melhor os métodos numéricos que discutiremos a seguir. São tratados com mais pormenor na disciplina de Análise Complexa e Equações Diferenciais.

**Proposição (Teorema de Picard-Lindelöf).** Seja  $f : D \subset \mathbb{R}^{1+1} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua numa região  $D$  e que satisfaz a uma condição de Lipschitz em relação à 2ª variável com constante  $L$  em  $D$ , isto é,

$$|f(x, u) - f(x, v)| \leq L|u - v|, \quad \forall (x, u), (x, v) \in D.$$

Então para qualquer  $(x_0, Y_0) \in D$  o PVI (P) tem uma solução única definida num intervalo  $[x_0 - \alpha, x_0 + \alpha]$  para algum  $\alpha > 0$  suficientemente pequeno.

**Notas.**

(a) Sendo

$$D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^{1+1} : |x - x_0| \leq a, |y - Y_0| \leq b\},$$

com  $a, b > 0$ , então

$$\alpha = \min \left\{ a, \frac{b}{M} \right\}, \quad M = \max_{(x, y) \in D} |f(x, y)|.$$

(b) Sendo

$$D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^{1+1} : |x - x_0| \leq a, |y| < \infty\},$$

então  $\alpha = a$ .

(c) Sendo  $D = \mathbb{R}^{1+1}$ ,  $f$  contínua em  $D$  e satisfazendo a uma condição de Lipschitz em qualquer conjunto

$$D_a = \{(x, y) \in \mathbb{R}^{1+1} : |x| \leq a, |y| < \infty\},$$

então  $\alpha = \infty$ .

**Notas.**

(a) Se  $D \subset \mathbb{R}^{1+d}$  o teorema continua válido, sendo agora a condição de Lipschitz

$$\|f(x, u) - f(x, v)\| \leq L\|u - v\|, \quad \forall (x, u), (x, v) \in D,$$

onde  $\|\cdot\|$  designa uma qualquer norma vectorial em  $\mathbb{R}^d$ .

(b) Se  $f \in C^1(D)$ ,  $D \subset \mathbb{R}^{1+1}$ , então  $f$  satisfaz a uma condição de Lipschitz com constante

$$L = \sup_{(x,y) \in D} \left| \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \right|.$$

(c) Se  $f \in C^1(D)$ ,  $D \subset \mathbb{R}^{1+d}$ , então  $f$  satisfaz a uma condição de Lipschitz com constante

$$L = \sup_{(x,y) \in D} \|J_f(x, y)\|,$$

onde  $\|\cdot\|$  é a norma matricial induzida pela norma vectorial utilizada em  $\mathbb{R}^d$ .

**Exemplo.** O PVI

$$\begin{cases} y'(x) = [y(x)]^2, \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases}$$

onde  $x_0 \in \mathbb{R}, Y_0 \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  tem a solução única

$$Y(x) = \frac{1}{Y_0^{-1} - (x - x_0)},$$

definida para  $x - x_0 < Y_0^{-1}$ , se  $Y_0 > 0$ , e para  $x - x_0 > Y_0^{-1}$ , se  $Y_0 < 0$ .

**Exemplo.** O PVI

$$\begin{cases} y'(x) = 2\sqrt{y(x)}, \\ y(0) = 0. \end{cases}$$

tem uma infinidade de soluções dadas por

$$Y_c(x) = \begin{cases} 0, & x \leq c, \\ (x - c)^2, & x > c, \end{cases}$$

onde  $c \geq 0$ . O PVI tem também a solução

$$\tilde{Y}(x) = 0, \quad x \in \mathbb{R}.$$

Note-se que  $f(y) = 2\sqrt{y}$  é contínua em  $[0, \infty[$  mas não satisfaz a uma condição de Lipschitz em qualquer intervalo que contenha a origem. Consequentemente o teorema de Picard-Lindelöf não é aplicável.

**Exemplo.** O PVI

$$\begin{cases} y'(x) = \lambda y(x) + g(x), \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases}$$

onde  $g \in C(\mathbb{R})$ ,  $\lambda, x_0, Y_0 \in \mathbb{R}$ , tem a solução única definida em  $\mathbb{R}$ ,

$$Y(x) = Y_0 e^{\lambda(x-x_0)} + \int_{x_0}^x e^{\lambda(x-t)} g(t) dt.$$

## Introdução: métodos numéricos

- Consideremos o PVI

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases} \quad (\text{P})$$

onde  $f : D \subset \mathbb{R}^{1+1} \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função contínua numa região  $D$  e que satisfaz a uma condição de Lipschitz em relação à 2ª variável. Para qualquer  $(x_0, Y_0) \in D$  o PVI (P) tem uma solução única  $Y : I_\alpha \rightarrow \mathbb{R}$ , para algum  $\alpha > 0$ .

Pretendemos obter uma aproximação desta solução única do PVI (P) no intervalo  $[x_0, b] \subset I_\alpha$ .

Consideremos então uma partição do intervalo  $[x_0, b]$ :

$$x_0 < x_1 < \dots < x_N = b,$$

com

$$x_n = x_0 + nh, \quad n = 0, 1, \dots, N, \quad h = \frac{b - x_0}{N},$$

onde  $h > 0$  é o **passo** da partição.

O objectivo dos métodos numéricos para a resolução do PVI (P) é construir aproximações  $y_0, y_1, \dots, y_N$  para os valores da solução exacta  $Y(x_0), Y(x_1), \dots, Y(x_N)$  nos pontos da partição  $x_0, x_1, \dots, x_N$ .

**Definição.** Um **método de passo simples** ou **único** para a resolução do PVI (P) consiste em construir uma aproximação  $y_n$  para a solução exacta  $Y(x_n)$  em cada ponto  $x_n$  pela fórmula

$$y_{n+1} = y_n + h \varphi(x_{n+1}, y_{n+1}, x_n, y_n; h), \quad n \geq 0,$$

onde  $y_0$  é tal que  $(x_0, y_0) \in D$  e  $\varphi : D^2 \times ]0, \infty[ \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função dada em termos de  $f$ , designada por vezes por *função incremento*. Se  $\varphi$  não depender de  $y_{n+1}$  o método diz-se **explícito**; caso contrário o método diz-se **implícito**.

**Definição.** Um **método de passo múltiplo** ou **multipasso**, com  $p + 1$  passos,  $p \in \mathbb{N}_1$ , para a resolução do PVI (P) consiste em construir uma aproximação  $y_n$  para a solução exacta  $Y(x_n)$  em cada ponto  $x_n$  pela fórmula

$$y_{n+1} = \sum_{k=0}^p a_k y_{n-k} + h\varphi(x_{n+1}, y_{n+1}, x_n, y_n, x_{n-1}, y_{n-1}, \dots, x_{n-p}, y_{n-p}; h), \quad n \geq p,$$

onde  $y_0, y_1, \dots, y_p$  são valores dados, ou obtidos por outro método, tais que  $(x_0, y_0), \dots, (x_p, y_p) \in D$  e  $\varphi : D^{p+2} \times ]0, \infty[ \rightarrow \mathbb{R}$ . Se  $\varphi$  não depender de  $y_{n+1}$  o método diz-se **explícito**; caso contrário o método diz-se **implícito**.

**Exemplos.** Os quatro primeiros são métodos de passo simples. O quarto e o sexto são métodos implícitos

(i) Método de Euler (ordem 1)

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n), \quad n \geq 0.$$

(ii) Método de Taylor de ordem 2

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{\partial f}{\partial x} + f \frac{\partial f}{\partial y} \right) (x_n, y_n), \quad n \geq 0.$$

(iii) Método de Runge-Kutta clássico de ordem 2

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4} \left[ f(x_n, y_n) + 3f \left( x_n + \frac{2h}{3}, y_n + \frac{2h}{3} f(x_n, y_n) \right) \right], \quad n \geq 0.$$

(iv) Método trapezoidal ou método de Adams-Moulton com um passo (ordem 2)

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_{n+1}, y_{n+1}) + f(x_n, y_n)], \quad n \geq 0.$$

(v) Método de Adams-Bashforth com dois passos (ordem 2)

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [3f(x_n, y_n) - f(x_{n-1}, y_{n-1})], \quad n \geq 1.$$

(vi) Método de Adams-Moulton com dois passos (ordem 3)

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12} [5f(x_{n+1}, y_{n+1}) + 8f(x_n, y_n) - f(x_{n-1}, y_{n-1})], \quad n \geq 1.$$

### Métodos de passo simples: consistência e convergência

**Definição.** Um **método de passo simples** ou **único, explícito**, para a resolução do PVI (P) consiste em construir uma aproximação  $y_n$  para a solução exacta  $Y(x_n)$  em cada ponto  $x_n$  pela fórmula

$$y_{n+1} = y_n + h\varphi(x_n, y_n; h), \quad n \in \mathbb{N},$$

onde  $y_0$  é tal que  $(x_0, y_0) \in D$  e  $\varphi : D \times ]0, \infty[ \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função dada em termos de  $f$ .

**Exemplo.** “Dedução” do método de Euler: (i) a partir da fórmula de Taylor; (ii) a partir da equação integral equivalente usando uma fórmula de quadratura para aproximar o integral.

(i) Fórmula de Taylor

$$Y(x+h) = Y(x) + hY'(x) + \frac{h^2}{2} Y''(x + \theta h), \quad \theta \in ]0, 1[.$$

$$Y(x+h) = Y(x) + hf(x, Y(x)) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{d}{dx} f(x, Y(x)) \right) (x + \theta h).$$

(ii) Fórmula de quadratura aplicada à equação integral

$$Y(x+h) = Y(x) + \int_x^{x+h} f(t, Y(t)) dt,$$

$$\int_x^{x+h} g(t) dt = hg(x) + \frac{h^2}{2} g'(x + \theta h),$$

$$Y(x+h) = Y(x) + hf(x, Y(x)) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{d}{dx} f(x, Y(x)) \right) (x + \theta h).$$

Desprezando os termos de  $\mathcal{O}(h^2)$  obtém-se

$$Y(x+h) \approx Y(x) + hf(x, Y(x)),$$

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n).$$

A quantidade

$$\tau(x, y; h) = \frac{Y(x+h) - Y(x)}{h} - f(x, Y(x)) = \frac{h}{2} Y''(x + \theta h),$$

designada por *erro de discretização local*, desempenha um papel importante no estudo dos métodos numéricos para EDO's.

**Nota.** Qualquer destas abordagens pode ser generalizada para obter métodos de ordem mais elevada.

**Definição.** Para cada  $(x, y) \in D$  seja  $Z(t)$  a solução única do PVI

$$\begin{cases} z'(t) = f(t, z(t)), \\ z(x) = y. \end{cases}$$

Chama-se **erro de discretização local** a

$$\tau(x, y; h) = \frac{Z(x+h) - Z(x)}{h} - \varphi(x, y; h), \quad Z(x) = y.$$

O método de passo simples diz-se **consistente** (com o PVI) se

$$\lim_{h \rightarrow 0} \tau(x, y; h) = 0,$$



uniformemente para todos os  $(x, y) \in D$ , e diz-se ter **consistência de ordem**  $q \in \mathbb{N}_1$  se

$$\tau(x, y; h) = \mathcal{O}(h^q), \quad h \rightarrow 0,$$

$\forall (x, y) \in D$ .

**Nota.**  $F(h) = \mathcal{O}(h^q)$ ,  $h \rightarrow 0+$ ,  $q > 0$ , se existirem  $h_0 > 0$  e  $C > 0$  tais que

$$|F(h)| \leq Ch^q, \quad \forall h \in ]0, h_0].$$

**Nota.** O erro de discretização local é a diferença entre a diferença dividida da solução exacta do PVI e a diferença dividida da solução aproximada do PVI, para o mesmo passo  $h$ . É pois uma medida da forma como a solução exacta satisfaz à equação do método numérico.

**Proposição.** Um método de passo simples é consistente se e só se

$$\lim_{h \rightarrow 0} \varphi(x, y; h) = f(x, y),$$

uniformemente para todos os  $(x, y) \in D$ .

**Proposição.** O método de Euler é consistente. Se  $f \in C^1(D)$  então o método de Euler tem consistência de ordem 1.

**Definição.** Sejam  $y_0, y_1, \dots, y_N$  os valores aproximados obtidos por um método de passo simples para os valores  $Y(x_0), Y(x_1), \dots, Y(x_N)$  da solução do PVI (P). Chama-se **erro de discretização global** a

$$e_n = e_n(h) := Y(x_n) - y_n, \quad n = 0, 1, \dots, N,$$

e chama-se **erro de discretização global máximo** a

$$E = E(h) := \max_{0 \leq n \leq N} |e_n(h)|.$$

O método de passo simples diz-se **convergente** se

$$\lim_{h \rightarrow 0} E(h) = 0,$$

e diz-se ter **convergência de ordem**  $q$  se

$$E(h) = \mathcal{O}(h^q), \quad h \rightarrow 0.$$

**Proposição.** Considere-se um método de passo simples em que a função  $\varphi$  é contínua e Lipschitziana em relação à segunda variável com constante de Lipschitz  $M$  independente de  $h$ , isto é,

$$\exists h_0 > 0, \exists M > 0 : \forall h \in ]0, h_0], \forall (x, y), (x, z) \in D \Rightarrow |\varphi(x, y; h) - \varphi(x, z; h)| \leq M|y - z|.$$

Então o erro de discretização global satisfaz à desigualdade

$$|e_n(h)| \leq e^{M(x_n - x_0)} |e_0(h)| + \frac{\tau(h)}{M} [e^{M(x_n - x_0)} - 1], \quad 0 \leq n \leq N(h),$$

e o erro de discretização global máximo satisfaz à desigualdade

$$E(h) \leq e^{M(b - x_0)} |e_0(h)| + \frac{\tau(h)}{M} [e^{M(b - x_0)} - 1],$$

onde

$$\tau(h) = \max_{0 \leq n \leq N(h) - 1} |\tau(x_n, Y(x_n); h)|.$$

Se o método for consistente e  $e_0(h) \rightarrow 0$ ,  $h \rightarrow 0$ , então o método é convergente. Se o método tiver consistência de ordem  $q$  e  $e_0(h) = O(h^q)$ ,  $h \rightarrow 0$ , então o método tem convergência de ordem  $q$ .

Dem.: ( $\dots$ )

### Métodos de passo simples: métodos de Taylor

- Vimos como o método de Euler pode ser “deduzido” a partir da fórmula de Taylor

$$Y(x + h) = Y(x) + hY'(x) + \frac{h^2}{2} Y''(x + \theta h), \quad \theta \in ]0, 1[,$$

considerando a aproximação

$$Y(x + h) \approx Y(x) + hY'(x),$$

e usando a EDO para exprimir a derivada  $Y'(x)$  em termos de  $Y(x)$ :

$$Y'(x) = f(x, Y(x)).$$

Considerando a fórmula de Taylor de ordem  $q$

$$Y(x + h) = \sum_{j=0}^q \frac{h^j}{j!} Y^{(j)}(x) + \frac{h^{q+1}}{(q+1)!} Y^{(q+1)}(x + \theta h), \quad \theta \in ]0, 1[,$$

e procedendo de forma semelhante obtemos os métodos de Taylor de ordem  $q$ . As sucessivas derivadas  $Y^{(j)}(x)$  são obtidas a partir da EDO:

$$\begin{aligned} Y''(x) &= f_x(x, Y(x)) + f_y(x, Y(x))Y'(x) \\ &= f_x(x, Y(x)) + f_y(x, Y(x))f(x, Y(x)) \\ &= (d_f f)(x, Y(x)) \end{aligned}$$

$$Y^{(j)}(x) = (d_f^{j-1} f)(x, Y(x)), \quad j \geq 3,$$

onde  $d_f$  designa o operador diferencial parcial definido por

$$d_f g = g_x + f g_y = \frac{\partial g}{\partial x} + f \frac{\partial g}{\partial y}.$$

para qualquer função  $g$  diferenciável em  $D$ .

**Definição.** Os **métodos de Taylor de ordem  $q$**  são métodos de passo simples em que a função de incremento é dada por

$$\varphi(x, y; h) = \sum_{k=0}^{q-1} \frac{h^k}{(k+1)!} (d_f^k f)(x, y).$$

**Proposição.** O método de Taylor de ordem  $q \in \mathbb{N}_1$  é consistente. Se  $f \in C^q(D)$  então o método tem consistência de ordem  $q$ .

Dem.: ( $\dots$ )

**Proposição.** O método de Taylor de ordem  $q \in \mathbb{N}_1$  é convergente. Se  $f \in C^q(D)$  então o método tem convergência de ordem  $q$ .

Dem.: ( $\dots$ )

### Métodos de passo simples: métodos de Runge-Kutta

• Os métodos de Runge-Kutta imitam os métodos de Taylor de ordem  $q$  mas requerem apenas o cálculo de valores da função  $f$  e não das suas derivadas.

**Definição.** Os **métodos de Runge-Kutta de  $s$  etapas, explícitos**, são métodos de passo simples em que a função incremento é

$$\varphi(x, y; h) = \sum_{j=1}^s \gamma_j \varphi_j(x, y; h),$$

onde

$$\begin{cases} \varphi_1(x, y; h) = f(x, y) \\ \varphi_j(x, y; h) = f\left(x + \alpha_j h, y + h \sum_{i=1}^{j-1} \beta_{ji} \varphi_i(x, y; h)\right), & 2 \leq j \leq s. \end{cases}$$

Os coeficientes são determinados por forma a tornar a ordem de consistência, e, portanto, a ordem de convergência, a maior possível. A ordem de consistência  $q$  é a ordem ( $\mathcal{O}(h^q)$ ,  $h \rightarrow 0$ ) do erro de discretização local:

$$\tau(x, y; h) = \frac{Z(x+h) - y}{h} - \varphi(x, y; h), \quad Z(x) = y.$$

Proposição. (Teorema de Butcher)

$$(1) s \geq q ; \quad (2) s > q \geq 5.$$

Nota.

$s$	1	2	3	4	5	6	7	8	...
$q_{\max}$	1	2	3	4	4	5	6	6	...
$\nu(s)$	1	4	8	13	19	26	34	43	...

$$\nu(s) = \frac{s(s+3)}{2} - 1 \quad (\text{número de coeficientes})$$

Quadro de Butcher:

$\alpha_1$					
$\alpha_2$	$\beta_{21}$				
$\alpha_3$	$\beta_{31}$	$\beta_{32}$			
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$		
$\alpha_q$	$\beta_{q1}$	$\beta_{q2}$	$\cdots$	$\beta_{q,q-1}$	
	$\gamma_1$	$\gamma_2$	$\cdots$	$\gamma_{q-1}$	$\gamma_q$

Exemplo. Os seguintes métodos de Runge-Kutta encontram-se no Anexo. Apresentam-se aqui os respectivos quadros de Butcher.

◇ Métodos de Runge-Kutta de ordem 2 ( $s = 2$ )

- Método de Euler modificado ou do ponto médio
- Método de Runge-Kutta clássico
- Método de Heun

0		
$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	
	0	1

0		
$\frac{2}{3}$	$\frac{2}{3}$	
	$\frac{1}{4}$	$\frac{3}{4}$

0		
1	1	
	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$

◇ Métodos de Runge-Kutta de ordem 3 ( $s = 3$ )

- Método de Runge-Kutta clássico
- Método de Runge-Kutta-Nystrom

– Método de Runge-Kutta-Heun

$$\begin{array}{c|cc}
 0 & & \\
 \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \\
 1 & -1 & 2 \\
 \hline
 & \frac{1}{6} & \frac{2}{3} & \frac{1}{6}
 \end{array}
 \qquad
 \begin{array}{c|ccc}
 0 & & & \\
 \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & & \\
 \frac{2}{3} & 0 & \frac{2}{3} & \\
 \hline
 & \frac{1}{4} & \frac{3}{8} & \frac{3}{8}
 \end{array}
 \qquad
 \begin{array}{c|cc}
 0 & & \\
 \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \\
 \frac{2}{3} & 0 & \frac{2}{3} \\
 \hline
 & \frac{1}{4} & 0 & \frac{3}{4}
 \end{array}$$

◇ Métodos de Runge-Kutta de ordem 4 ( $s = 4, s = 5$ )

- Método de Runge-Kutta clássico ( $s = 4$ )
- Método de Runge-Kutta-Gill ( $s = 4$ )
- Método de Runge-Kutta-Merson ( $s = 5$ )

$$\begin{array}{c|ccc}
 0 & & & \\
 \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & & \\
 \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & \\
 1 & 0 & 0 & 1 \\
 \hline
 & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6}
 \end{array}
 \qquad
 \begin{array}{c|ccc}
 0 & & & \\
 \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & & \\
 \frac{1}{2} & \frac{\sqrt{2}-1}{2} & \frac{2-\sqrt{2}}{2} & \\
 1 & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{2+\sqrt{2}}{2} \\
 \hline
 & \frac{1}{6} & \frac{2-\sqrt{2}}{6} & \frac{2+\sqrt{2}}{6} & \frac{1}{6}
 \end{array}$$

$$\begin{array}{c|ccc}
 0 & & & \\
 \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & & \\
 \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} & \\
 \frac{1}{2} & \frac{1}{8} & 0 & \frac{3}{8} \\
 1 & \frac{1}{2} & 0 & -\frac{3}{2} & 2 \\
 \hline
 & \frac{1}{6} & 0 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{6}
 \end{array}$$

**Proposição.** Os métodos de Runge-Kutta de ordem  $q = 2, 3, 4$  considerados são consistentes e convergentes. Se  $f \in C^q(D)$  então os métodos têm consistência e convergência de ordem  $q$ .

Dem.: ( $\dots$ )

**Exemplo.** Considere os métodos de Runge-Kutta de 2 etapas,

$$\varphi(x, y; h) = \gamma_1 f(x, y) + \gamma_2 f(x + \alpha h, y + \beta h f(x, y))$$

Determine os parâmetros  $\alpha, \beta, \gamma_1, \gamma_2$  por forma a que os métodos tenham a maior ordem de consistência possível.

$$\tau(x, y; h) = \frac{Z(x+h) - y}{h} - \varphi(x, y; h) \quad (y = Z(x))$$

$$\begin{aligned} Z(x+h) &= Z(x) + hZ'(x) + \frac{h^2}{2} Z''(x) + \frac{h^3}{6} Z'''(x) + \mathcal{O}(h^4) \\ &= Z(x) + hf(x, Z(x)) + \frac{h^2}{2} (d_f f)(x, Z(x)) + \frac{h^3}{6} (d_f^2 f)(x, Z(x)) + \mathcal{O}(h^4) \end{aligned}$$

$$d_f f = f_x + f f_y$$

$$d_f^2 f = f_{xx} + f_x f_y + 2f f_{xy} + f f_y^2 + f^2 f_{yy}$$

$$\varphi(x, y; h) = \varphi(x, y; 0) + h \frac{\partial \varphi}{\partial h}(x, y; 0) + \frac{h^2}{2} \frac{\partial^2 \varphi}{\partial h^2}(x, y; 0) + \mathcal{O}(h^3)$$

$$\begin{aligned} \tau(x, y; h) &= f(x, y) - \varphi(x, y; 0) + \frac{h}{2} \left[ (d_f f)(x, y) - 2 \frac{\partial \varphi}{\partial h}(x, y; 0) \right] \\ &\quad + \frac{h^2}{6} \left[ (d_f^2 f)(x, y) - 3 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial h^2}(x, y; 0) \right] + \mathcal{O}(h^3) \end{aligned}$$

$$\varphi(x, y; 0) = (\gamma_1 + \gamma_2) f(x, y)$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial h}(x, y; 0) = \gamma_2 [\alpha f_x + \beta f f_y](x, y)$$

$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial h^2}(x, y; 0) = \gamma_2 [\alpha^2 f_{xx} + 2\alpha\beta f f_{xy} + \beta^2 f^2 f_{yy}](x, y)$$

$$\begin{aligned} \tau(x, y; h) &= (1 - \gamma_1 - \gamma_2) f(x, y) + h \left[ \left( \frac{1}{2} - \alpha\gamma_2 \right) f_x + \left( \frac{1}{2} - \beta\gamma_2 \right) f f_y \right] (x, y) \\ &\quad + \frac{h^2}{6} \left[ (1 - 3\gamma_2\alpha^2) f_{xx} + 2(1 - 3\gamma_2\alpha\beta) f f_{xy} + (1 - 3\gamma_2\beta^2) f^2 f_{yy} \right. \\ &\quad \left. + f_x f_y + f f_y^2 \right] (x, y) + \mathcal{O}(h^3) \end{aligned}$$

$$\boxed{\gamma_1 = 1 - \gamma_2, \quad \alpha = \beta = \frac{1}{2\gamma_2}}$$

$$\boxed{\varphi(x, y; h) = (1 - \gamma_2) f(x, y) + \gamma_2 f \left( x + \frac{h}{2\gamma_2}, y + \frac{h}{2\gamma_2} f(x, y) \right)}$$

$$\begin{aligned} \tau(x, y; h) &= \frac{h^2}{6} \left[ \left( 1 - \frac{3}{4\gamma_2} \right) (f_{xx} + 2f f_{xy} + f^2 f_{yy}) + f_x f_y + f f_y^2 \right] (x, y) + \mathcal{O}(h^3) \\ &= c(f, \gamma_2) h^2 + \mathcal{O}(h^3) \end{aligned}$$

$$|c(f, \gamma_2)| \leq \frac{1}{6} \left[ \left| 1 - \frac{3}{4\gamma_2} \right| |f_{xx} + 2f f_{xy} + f^2 f_{yy}| + |f_x f_y + f f_y^2| \right]$$

Casos particulares:

– Método de Euler modificado ou do ponto médio ( $\gamma_2 = 1$ ):

$$\varphi(x, y; h) = f\left(x + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2} f(x, y)\right)$$

– Método de Runge-Kutta clássico de ordem 2 ( $\gamma_2 = \frac{3}{4}$ ):

$$\varphi(x, y; h) = \frac{1}{4} \left[ f(x, y) + 3f\left(x + \frac{2h}{3}, y + \frac{2h}{3} f(x, y)\right) \right]$$

– Método de Heun ( $\gamma_2 = \frac{1}{2}$ ):

$$\varphi(x, y; h) = \frac{1}{2} [f(x, y) + f(x + h, y + hf(x, y))]$$

**Exemplo.** Considere o problema de valor inicial

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), \\ y(x_0) = y_0, \end{cases}$$

onde  $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  é contínua e Lipschitziana em relação à segunda variável,  $I$  é um intervalo de  $\mathbb{R}$ ,  $x_0 \in I$ , e  $y_0$  é uma constante real.

**(a)** Obtenha um valor aproximado  $y_2^E$  para  $Y(x_0 + h)$  usando dois passos de comprimento  $h/2$  do método de Euler.

**(b)** Obtenha um valor aproximado  $y_1^T$  para  $Y(x_0 + h)$  usando um passo de comprimento  $h$  do método de Taylor de 2ª ordem.

**(c)** Obtenha um valor aproximado  $y_1^{RK}$  para  $Y(x_0 + h)$  usando um passo de comprimento  $h$  de qualquer dos métodos de Runge-Kutta de 2ª ordem ( $s = 2$ ).

**(d)** Particularize os resultados das alíneas anteriores para  $f(x, y) = x^2 - y$ . Tendo em atenção que a solução exacta do problema de valor inicial é,

$$Y(x) = x^2 - 2x + 2 + Ke^{x_0 - x}, \quad \text{onde } K = y_0 - x_0^2 + 2x_0 - 2,$$

obtenha expansões em série de Mac-Laurin de potências de  $h$  para os erros

$$Y(x_0 + h) - y_2^E, \quad Y(x_0 + h) - y_1^T, \quad Y(x_0 + h) - y_1^{RK}.$$

Resolução:

$$\text{(a)} \quad y_1 = y_0 + \frac{h}{2} f(x_0, y_0)$$

$$y_2^E = y_1 + \frac{h}{2} f(x_1, y_1), \quad x_1 = x_0 + \frac{h}{2}$$

$$y_2^E = y_0 + \frac{h}{2} \left[ f(x_0, y_0) + f \left( x_0 + \frac{h}{2}, y_0 + \frac{h}{2} f(x_0, y_0) \right) \right]$$

$$(b) \quad y_1^T = y_0 + hf(x_0, y_0) + \frac{h^2}{2} (d_f f)(x_0, y_0)$$

$$d_f f = f_x + f f_y$$

$$(c) \quad y_1^{RK} = y_0 + h \left[ (1 - \gamma)f(x_0, y_0) + \gamma f \left( x_0 + \frac{h}{2\gamma}, y_0 + \frac{h}{2\gamma} f(x_0, y_0) \right) \right]$$

$$(d) \quad y_2^E = y_0 + h(x_0^2 - y_0) + \frac{h^2}{4} (y_0 - x_0^2 + 2x_0) + \frac{h^3}{8}$$

$$y_1^T = y_0 + h(x_0^2 - y_0) + \frac{h^2}{2} (y_0 - x_0^2 + 2x_0)$$

$$y_1^{RK} = y_0 + h(x_0^2 - y_0) + \frac{h^2}{2} (y_0 - x_0^2 + 2x_0) + \frac{h^3}{2\gamma}$$

$$Y(x_0 + h) - y_2^E = \frac{h^2}{4} (K + 2) + \mathcal{O}(h^3)$$

$$Y(x_0 + h) - y_1^T = -\frac{h^3}{6} K + \mathcal{O}(h^4)$$

$$Y(x_0 + h) - y_1^{RK} = -\frac{h^3}{12} \left( \frac{3}{\gamma} + 2K \right) + \mathcal{O}(h^4)$$

Exemplo. Considere o problema de valor inicial

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x), z(x)), \\ z'(x) = g(x, y(x), z(x)), \\ y(x_0) = y_0, \quad z(x_0) = z_0, \end{cases}$$

onde  $f, g : I \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  são contínuas e Lipschitzianas em relação às segunda e terceira variáveis,  $I$  é um intervalo de  $\mathbb{R}$ ,  $x_0 \in I$ , e  $y_0, z_0$  são constantes reais. Repita as três primeiras alíneas do exemplo anterior.

Resolução:

$$W(x) = \begin{bmatrix} y(x) \\ z(x) \end{bmatrix}, \quad W'(x) = \begin{bmatrix} y'(x) \\ z'(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(x, y(x), z(x)) \\ g(x, y(x), z(x)) \end{bmatrix} = F(x, W(x))$$

$$W(x_0) = \begin{bmatrix} y(x_0) \\ z(x_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ z_0 \end{bmatrix} = W_0$$

$$(a) \quad W_1 = W_0 + \frac{h}{2} F(x_0, W_0) = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2} f(x_0, y_0, z_0) \\ z_0 + \frac{h}{2} g(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ z_1 \end{bmatrix}$$



$$W_2^E = W_1 + \frac{h}{2} F(x_1, W_1) = \begin{bmatrix} y_1 + \frac{h}{2} f(x_1, y_1, z_1) \\ z_1 + \frac{h}{2} g(x_1, y_1, z_1) \end{bmatrix}, \quad x_1 = x_0 + \frac{h}{2}$$

$$(b) \quad W_1^T = W_0 + hF(x_0, W_0) + \frac{h^2}{2} (d_F F)(x_0, W_0)$$

$$d_F F = \left( \frac{\partial}{\partial x} + F \cdot \nabla_W \right) F = \left( \frac{\partial}{\partial x} + f \frac{\partial}{\partial y} + g \frac{\partial}{\partial z} \right) F$$

$$W_1^T = \begin{bmatrix} y_0 + hf(x_0, y_0, z_0) + \frac{h^2}{2} (f_x + ff_y + gf_z)(x_0, y_0, z_0) \\ z_0 + hg(x_0, y_0, z_0) + \frac{h^2}{2} (g_x + fg_y + gg_z)(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix}$$

$$(c) \quad W_1^{RK} = W_0 + h \left[ (1 - \gamma)F(x_0, W_0) + \gamma F \left( x_0 + \frac{h}{2\gamma}, W_0 + \frac{h}{2\gamma} F(x_0, W_0) \right) \right]$$

$$\tilde{x}_1 = x_0 + \frac{h}{2\gamma}$$

$$\tilde{W}_1 = W_0 + \frac{h}{2\gamma} F(x_0, W_0) = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2\gamma} f(x_0, y_0, z_0) \\ z_0 + \frac{h}{2\gamma} g(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{y}_1 \\ \tilde{z}_1 \end{bmatrix}$$

$$W_1^{RK} = \begin{bmatrix} y_0 + h [(1 - \gamma)f(x_0, y_0, z_0) + \gamma f(\tilde{x}_1, \tilde{y}_1, \tilde{z}_1)] \\ z_0 + h [(1 - \gamma)g(x_0, y_0, z_0) + \gamma g(\tilde{x}_1, \tilde{y}_1, \tilde{z}_1)] \end{bmatrix}$$

Exemplo. Considere o problema de valor inicial

$$\begin{cases} y''(x) = g(x, y(x), y'(x)), \\ y(x_0) = y_0, \quad y'(x_0) = z_0, \end{cases}$$

onde  $g : I \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  é contínua e Lipschitziana em relação às segunda e terceira variáveis,  $I$  é um intervalo de  $\mathbb{R}$ ,  $x_0 \in I$ , e  $y_0, z_0$  são constantes reais. Repita as três primeiras alíneas dos exemplos anteriores.

Resolução:

$$W(x) = \begin{bmatrix} y(x) \\ z(x) \end{bmatrix}, \quad W'(x) = \begin{bmatrix} y'(x) \\ y''(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} z(x) \\ g(x, y(x), z(x)) \end{bmatrix} = F(x, W(x))$$

$$W(x_0) = \begin{bmatrix} y(x_0) \\ z(x_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ z_0 \end{bmatrix} = W_0$$

Caso anterior com  $f(x, y, z) = z$ .

$$(a) \quad W_1 = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2} z_0 \\ z_0 + \frac{h}{2} g(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ z_1 \end{bmatrix}$$

$$W_2^E = \begin{bmatrix} y_1 + \frac{h}{2} z_1 \\ z_1 + \frac{h}{2} g(x_1, y_1, z_1) \end{bmatrix}, \quad x_1 = x_0 + \frac{h}{2}$$

$$(b) \quad W_1^T = \begin{bmatrix} y_0 + h z_0 + \frac{h^2}{2} g(x_0, y_0, z_0) \\ z_0 + h g(x_0, y_0, z_0) + \frac{h^2}{2} (g_x + z g_y + g g_z)(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix}$$

$$(c) \quad \tilde{x}_1 = x_0 + \frac{h}{2\gamma}, \quad \tilde{W}_1 = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2\gamma} z_0 \\ z_0 + \frac{h}{2\gamma} g(x_0, y_0, z_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{y}_1 \\ \tilde{z}_1 \end{bmatrix}$$

$$W_1^{RK} = \begin{bmatrix} y_0 + h [(1 - \gamma)z_0 + \gamma\tilde{z}_1] \\ z_0 + h [(1 - \gamma)g(x_0, y_0, z_0) + \gamma g(\tilde{x}_1, \tilde{y}_1, \tilde{z}_1)] \end{bmatrix}$$

### Métodos multipasso lineares: introdução

**Definição.** Um **método multipasso linear** (MPL) com  $p + 1$  passos ( $p \geq 0$ ) para a resolução do PVI (P) consiste em construir uma aproximação  $y_n$  para a solução exacta  $Y(x_n)$  em cada ponto  $x_n = x_0 + nh$ ,  $n = 0, 1, \dots, N$ , pela fórmula

$$y_{n+1} = \sum_{k=0}^p a_k y_{n-k} + h \sum_{k=-1}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}), \quad n \geq p,$$

onde  $y_0, y_1, \dots, y_p$  são valores dados (ou obtidos por outro método) e  $a_0, a_1, \dots, a_p, b_{-1}, b_0, b_1, \dots, b_p$  são constantes reais tais que  $|a_p| + |b_p| \neq 0$ . Se  $b_{-1} = 0$  o método diz-se **explícito**; se  $b_{-1} \neq 0$  o método diz-se **implícito**.

• Uma classe importante de métodos MPL baseia-se na integração numérica. A ideia geral é a seguinte. Reescreve-se a EDO como uma equação integral

$$Y(x_{n+1}) = Y(x_{n-r}) + \int_{x_{n-r}}^{x_{n+1}} f(t, Y(t)) dt,$$

para algum  $r \geq 0$  e  $n \geq r$ ; constrói-se um polinómio interpolador de grau  $\nu \leq p + 1$  para  $f$  e substitui-se  $f$  por este polinómio no integral; desprezando o erro de quadratura chega-se ao método pretendido. Entre os métodos obtidos por esta forma temos:

- ◊ Métodos de Adams:  $r = 0$ ,  $\nu = p$  ou  $\nu = p + 1$ 
  - Métodos de Adams explícitos ou de Adams-Bashforth:  $\nu = p$ ,  $p \geq 0$
  - Métodos de Adams implícitos ou de Adams-Moulton:  $\nu = p + 1$ ,  $p \geq -1$
- ◊ Métodos de Nyström:  $r = 1$ ,  $\nu = p$ ,  $p \geq 1$
- ◊ Métodos de Milne-Thomson:  $r = 1$ ,  $\nu = p + 1$ ,  $p \geq 1$

Iremos considerar em detalhe os métodos de Adams que são os métodos MPL mais usados. Em particular são usados para produzir algoritmos predictor-corrector em que o erro é controlado por variação do passo  $h$  e da ordem do método, simultaneamente. O nosso

estudo dos métodos de Adams será no entanto feito como caso particular dos métodos MPL acima definidos e não a partir da integração numérica.

### Métodos MPL: consistência

- A consistência é uma propriedade que procura avaliar em que medida a solução exacta do PVI satisfaz à equação do método numérico para a sua resolução.

**Definição.** Para cada  $(x, y) \in D$  seja  $Y(t)$  a solução única do PVI

$$\begin{cases} z'(t) = f(t, z(t)), \\ z(x) = y. \end{cases}$$

Chama-se **erro de discretização local** a

$$\tau(x, y; h) = \frac{1}{h} \left[ Z(x+h) - \sum_{k=0}^p a_k Z(x-kh) \right] - \sum_{k=-1}^p b_k f(x-kh, Z(x-kh)).$$

O método MPL diz-se **consistente** (com o PVI) se

$$\lim_{h \rightarrow 0} \tau(x, y; h) = 0,$$

uniformemente para todos os  $(x, y) \in D$ , e diz-se ter **consistência de ordem**  $q \in \mathbb{N}_1$  se

$$\tau(x, y; h) = \mathcal{O}(h^q), \quad h \rightarrow 0,$$

$\forall (x, y) \in D$ .

**Proposição.** Sejam  $C_0, C_1, \dots$  as quantidades definidas em termos dos parâmetros de um método MPL por:

$$\begin{aligned} C_0 &= 1 - \sum_{k=0}^p a_k, & C_1 &= 1 + \sum_{k=0}^p k a_k - \sum_{k=-1}^p b_k, \\ C_j &= 1 - \sum_{k=0}^p (-k)^j a_k - j \sum_{k=-1}^p (-k)^{j-1} b_k, & j &= 2, 3, \dots \end{aligned}$$

Então:

- (1) Um método MPL é consistente com o PVI (P) para qualquer  $f \in C^1(D)$  se e só se

$$C_0 = C_1 = 0.$$

- (2) Um método MPL tem consistência de ordem  $q \geq 1$  para qualquer  $f \in C^{q+1}(D)$  se e só se

$$C_0 = C_1 = C_2 = \dots = C_q = 0, \quad C_{q+1} \neq 0.$$

O erro de discretização local tem a forma

$$\tau(x, y; h) = h^q \frac{C_{q+1}}{(q+1)!} (d_f^q f)(x, y) + \mathcal{O}(h^{q+1})$$

Dem.: Obtém-se o desenvolvimento:

$$\tau(x, y; h) = C_0 Z(x) h^{-1} + \sum_{j=1}^{q+1} \frac{C_j}{j!} Z^{(j)}(x) h^{j-1} + \mathcal{O}(h^{q+1})$$

### Métodos MPL: métodos de Adams

Definição. Os métodos de Adams são métodos MPL da forma

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{k=p_0}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}), \quad n \geq p,$$

onde  $p_0 = 0$  (métodos explícitos) ou  $p_0 = -1$  (métodos implícitos) e os  $p + 1 - p_0 = q$  parâmetros  $b_k$  são unicamente determinados pelo sistema de  $q$  equações

$$C_1 = C_2 = \dots = C_q = 0,$$

onde

$$C_1 = 1 - \sum_{k=p_0}^p b_k, \quad C_j = 1 - j \sum_{k=p_0}^p (-k)^{j-1} b_k, \quad j = 2, \dots, q.$$

Proposição. O método de Adams com  $p+1$  passos tem consistência de ordem  $q = p+1 - p_0$ , isto é,

- (1)  $q = p + 1$ , se é explícito;
- (2)  $q = p + 2$ , se é implícito.

Exemplos. Apresentam-se no Anexo os primeiros métodos de Adams. Aqui apresentam-se quadros resumos dos coeficientes e da constante que ocorre no termo de ordem mais baixa do erro de discretização local.

Métodos de Adams-Bashforth ( $p_0 = 0$ )							
$p$	$q$	$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$b_4$	$C_{q+1}/(q+1)!$
1	2	$\frac{3}{2}$	$-\frac{1}{2}$				$\frac{5}{12}$
2	3	$\frac{23}{12}$	$-\frac{16}{12}$	$\frac{5}{12}$			$\frac{3}{8}$
3	4	$\frac{55}{24}$	$-\frac{59}{24}$	$\frac{37}{24}$	$-\frac{9}{24}$		$\frac{251}{720}$
4	5	$\frac{1901}{720}$	$-\frac{2774}{720}$	$\frac{2616}{720}$	$-\frac{1274}{720}$	$\frac{251}{720}$	$\frac{95}{288}$

Métodos de Adams-Moulton ( $p_0 = -1$ )							
$p$	$q$	$b_{-1}$	$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$C_{q+1}/(q+1)!$
0	2	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$				$-\frac{1}{12}$
1	3	$\frac{5}{12}$	$\frac{8}{12}$	$-\frac{1}{12}$			$-\frac{1}{24}$
2	4	$\frac{9}{24}$	$\frac{19}{24}$	$-\frac{5}{24}$	$\frac{1}{24}$		$-\frac{19}{720}$
3	5	$\frac{251}{720}$	$\frac{646}{720}$	$-\frac{264}{720}$	$\frac{106}{720}$	$-\frac{19}{720}$	$-\frac{3}{160}$

### Métodos MPL: convergência

- Consideremos o PVI (P)

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), \\ y(x_0) = Y_0, \end{cases} \quad (\text{P})$$

onde  $f$  é contínua e Lipschitziana em relação a  $y$ .

Consideremos o método MPL (M) para resolução numérica aproximada de (P):

$$y_{n+1} = \sum_{k=0}^p a_k y_{n-k} + h \sum_{k=-1}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}), \quad p \leq n \leq N(h) - 1, \quad (\text{M})$$

onde  $h_0 \in ]0, h_0]$  e  $h_0$  é suficientemente pequeno por forma a que a Eq. (M) tenha a solução  $\{y_n(h)\}_{0 \leq n \leq N(h)}$ ,  $\forall h \in ]0, h_0]$ .

**Definição.** Sejam  $\{y_n(h)\}_{0 \leq n \leq N(h)}$  a solução obtida pelo método MPL (M) e  $Y : [x_0, b] \rightarrow \mathbb{R}$  a solução exacta do PVI (P). Define-se o **erro de discretização global** por

$$e_n = e_n(h) := Y(x_n) - y_n(h), \quad 0 \leq n \leq N(h),$$

e **erro de discretização global máximo** por

$$E = E(h) := \max_{0 \leq n \leq N(h)} |e_n(h)|.$$

Diz-se que a solução aproximada é **convergente** para a solução exacta de

$$\lim_{h \rightarrow 0} E(h) = 0,$$

e diz-se que tem **convergência de ordem  $q$**  se

$$E(h) = \mathcal{O}(h^q), \quad h \rightarrow 0.$$

Diz-se que o método numérico (M) é convergente, ou tem convergência de ordem  $q$ , se a convergência (ou a convergência de ordem  $q$ ) se verificar para todos os PVI (P).

**Definição.** Os **valores iniciais**  $\{y_n(h)\}_{0 \leq n \leq p}$  dizem-se **consistentes** se,

$$\lim_{h \rightarrow 0} E_p(h) = 0,$$

onde

$$E_p(h) := \max_{0 \leq n \leq p} |e_n(h)|,$$

e diz-se terem **consistência de ordem  $q$**  se

$$E_p(h) = \mathcal{O}(h^q), \quad h \rightarrow 0.$$

**Nota.** A consistência dos valores iniciais é condição necessária para a convergência do método.

• A convergência do método MPL está relacionada com as raízes do polinómio

$$\rho(r) := r^{p+1} - \sum_{k=0}^p a_k r^{p-k}.$$

**Definição.** Diz-se que o método MPL satisfaz à **condição da raiz** se as raízes  $r_0, r_1, \dots, r_p$  do polinómio  $\rho(r)$ , repetidas de acordo com as suas multiplicidades, satisfazem a

$$(i) \quad |r_j| \leq 1, \quad j = 0, 1, \dots, p; \quad (ii) \quad |r_j| = 1 \Rightarrow \rho'(r_j) \neq 0$$

**Nota.** A condição (i) impõe que todas as raízes estão contidas no círculo unitário  $\{z \in \mathbb{C} : |z| \leq 1\}$ . A condição (ii) impõe que todas as raízes na fronteira do círculo são raízes simples de  $\rho(r)$ .

**Nota.** Fazendo  $h = 0$  em (M) obtemos

$$y_{n+1} = \sum_{k=0}^p a_k y_{n-k},$$

que é uma equação às diferenças de ordem  $p + 1$ , linear e de coeficientes constantes. O seu polinómio característico é precisamente  $\rho$ . A sua solução geral é dada por

$$y_n = \sum_{j=0}^{\hat{p}} \left( \sum_{l=0}^{\mu_j-1} c_{jl} n^l \right) \hat{r}_j^n,$$

onde  $\hat{r}_0, \hat{r}_1, \dots, \hat{r}_{\hat{p}}$ , são as raízes distintas do polinómio  $\rho$  e  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_{\hat{p}}$  as suas multiplicidades. É claro que  $\hat{p} \leq p$  e  $\mu_0 + \mu_1 + \dots + \mu_{\hat{p}} = p + 1$ .

A condição da raiz corresponde a exigir que todas as soluções da equação às diferenças são limitadas.

**Proposição.** No caso de um método MPL consistente as seguintes afirmações são equivalentes:

- (1) o método é convergente;
- (2) o método satisfaz à condição da raiz.

**Proposição.** Todo o método de passo simples linear consistente é convergente.

Dem.: ( $\dots$ )

**Proposição.** Os métodos de Adams-Bashforth e Adams-Moulton são convergentes.

Dem.: ( $\dots$ )

**Exemplo.** Para cada um dos três problemas de valor inicial considerados nos exemplos no fim do parágrafo sobre os métodos de Runge-Kutta obtenha um valor aproximado  $y_1^{AM}$  para  $Y(x_0 + h)$  usando um passo de comprimento  $h$  do método de Adams-Moulton de 2ª ordem.

Resolução:

$$(i) \quad y_1^{AM} = y_0 + \frac{h}{2} [f(x_0, y_0) + f(x_0 + h, y_1^{AM})]$$

$$(ii) \quad W_1^{AM} = W_0 + \frac{h}{2} [F(x_0, W_0) + F(x_0 + h, W_1^{AM})]$$

$$\begin{bmatrix} y_1^{AM} \\ z_1^{AM} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2} [f(x_0, y_0, z_0) + f(x_1, y_1^{AM}, z_1^{AM})] \\ z_0 + \frac{h}{2} [g(x_0, y_0, z_0) + g(x_1, y_1^{AM}, z_1^{AM})] \end{bmatrix}$$

$$(iii) \quad \begin{bmatrix} y_1^{AM} \\ z_1^{AM} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 + \frac{h}{2} [z_0 + z_1^{AM}] \\ z_0 + \frac{h}{2} [g(x_0, y_0, z_0) + g(x_1, y_1^{AM}, z_1^{AM})] \end{bmatrix}$$

**Exemplo.** Determinar todos os métodos MPL com 2 passos e ordem de consistência 2.

$$y_{n+1} = a_0 y_n + a_1 y_{n-1} + h[b_{-1} f_{n+1} + b_0 f_n + b_1 f_{n-1}]$$

Resolução:

(i) Condições para que o método tenha ordem de consistência  $\geq 2$ :

$$\begin{cases} C_0 = 1 - a_0 - a_1 = 0 \\ C_1 = 1 + a_1 - b_{-1} - b_0 - b_1 = 0 \\ C_2 = 1 - a_1 - 2(b_{-1} - b_1) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_1 = 1 - a_0 \\ b_0 = 2 - \frac{a_0}{2} - 2b_{-1} \\ b_1 = -\frac{a_0}{2} + b_{-1} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} C_3 = 1 + a_1 - 3(b_{-1} + b_1) = 2 + \frac{a_0}{2} - 6b_{-1} \\ C_4 = 1 - a_1 - 4(b_{-1} - b_1) = -a_0 \\ C_5 = 1 + a_1 - 5(b_{-1} + b_1) = 2 + \frac{3a_0}{2} - 10b_{-1} \end{cases}$$

(ii) Condição da raiz:

$$\rho(r) = r^2 - a_0 r - a_1 = (r - 1)(r + 1 - a_0)$$

$$\boxed{0 \leq a_0 < 2}$$

(iii) Casos particulares:

$$\diamond a_0 = 0, \quad b_{-1} = 0, \quad a_1 = 1, \quad b_0 = 2, \quad b_1 = 0, \quad C_3 = 2$$

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

Método do ponto médio

$$\diamond a_0 = 1, \quad b_{-1} = 0, \quad a_1 = 0, \quad b_0 = \frac{3}{2}, \quad b_1 = -\frac{1}{2}, \quad C_3 = \frac{5}{2}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[3f_n - f_{n-1}]$$

Método de Adams-Bashforth de ordem 2

$$\diamond a_0 = \frac{4}{3}, \quad b_{-1} = \frac{2}{3}, \quad a_1 = -\frac{1}{3}, \quad b_0 = 0, \quad b_1 = 0, \quad C_3 = -\frac{4}{3}$$

$$y_{n+1} = \frac{4}{3}y_n - \frac{1}{3}y_{n-1} + \frac{2h}{3}f_{n+1}$$

Método BDF de ordem 2 (Backward Difference Formula)

(iv) Condições para que o método tenha ordem de consistência  $\geq 3$ :

$$C_3 = 0 \quad \Leftrightarrow \quad b_{-1} = \frac{1}{12}(a_0 + 4)$$

$$\Rightarrow \begin{cases} a_1 = 1 - a_0, & b_0 = \frac{2}{3}(2 - a_0), & b_1 = \frac{1}{12}(4 - 5a_0), \\ C_4 = -a_0, & C_5 = \frac{2}{3}(a_0 - 2) \end{cases}$$

(v) Casos particulares:

$$\diamond a_0 = 1, \quad b_{-1} = \frac{5}{12}, \quad a_1 = 0, \quad b_0 = \frac{2}{3}, \quad b_1 = -\frac{1}{12}, \quad C_4 = -1$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12}[5f_{n+1} + 8f_n - f_{n-1}]$$

Método de Adams-Moulton de ordem 3

(vi) Condições para que o método tenha ordem de consistência  $\geq 4$ :

$$C_4 = 0 \quad \Leftrightarrow \quad a_0 = 0$$

$$\Rightarrow \quad b_{-1} = \frac{1}{3}, \quad a_1 = 1, \quad b_0 = \frac{4}{3}, \quad b_1 = \frac{1}{3}, \quad C_5 = -\frac{4}{3}$$

$$y_{n+1} = y_{n-1} + \frac{h}{3}[f_{n+1} + 4f_n + f_{n-1}]$$

Método de Milne de ordem 4



## Métodos MPL: métodos predictor-corrector

- Consideremos a expressão geral dos métodos de Adams

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{k=p_0}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}), \quad n \geq p.$$

O valor inicial é um dado do PVI (P),  $y_0 = Y_0$ . Os valores iniciais  $y_1, y_2, \dots, y_p$  têm que ser obtidos por outras vias, por exemplo, por um método de passo simples (da mesma ordem).

- As fórmulas de Adams-Moulton, que definem implicitamente  $y_{n+1}$ , podem ser resolvidas pelo método iterativo do ponto fixo:

$$y_{n+1}^{(j+1)} = y_n + h \sum_{k=0}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}) + hb_{-1} f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(j)}), \quad n \geq p, \quad j \geq 0.$$

A convergência do método do ponto fixo fica assegurada se  $h$  for suficientemente pequeno, de acordo com o seguinte resultado:

**Proposição.** O método iterativo do ponto fixo aplicado à equação do método de Adams-Moulton converge para a solução  $y_{n+1}$  desde que seja satisfeita a desigualdade

$$h|b_{-1}|L < 1,$$

onde  $h$  é o passo de integração e  $L$  designa a constante de Lipschitz de  $f$ .

Dem.: ( $\dots$ )

- Para obter a iterada inicial  $y_{n+1}^{(0)}$  pode utilizar-se um método de Adams-Bashforth.

**Definição.** Os **métodos predictor-corrector** são constituídos por uma fórmula de Adams-Moulton (o **corrector**) e uma fórmula de Adams-Bashforth (o **predictor**):

$$\begin{cases} y_{n+1}^{(j+1)} = y_n + h \sum_{k=0}^p b_k f(x_{n-k}, y_{n-k}) + hb_{-1} f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(j)}), & n \geq p, \quad j \geq 0, \\ y_{n+1}^{(0)} = y_n + h \sum_{k=0}^{\tilde{p}} \tilde{b}_k f(x_{n-k}, y_{n-k}), & n \geq \tilde{p}. \end{cases}$$

**Exemplos.**

(i) (AB3)+(AM3)

$$\begin{cases} y_{n+1}^{(0)} = y_n + \frac{h}{12} [23f_n - 16f_{n-1} + 5f_{n-2}], \\ y_{n+1}^{(j+1)} = y_n + \frac{h}{12} [5f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(j)}) + 8f_n - f_{n-1}], \end{cases} \quad j \geq 0, \quad n \geq 1.$$

(ii) (AB2)+(AM3)

$$\begin{cases} y_{n+1}^{(0)} = y_n + \frac{h}{2} [3f_n - f_{n-1}], \\ y_{n+1}^{(j+1)} = y_n + \frac{h}{12} [5f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(j)}) + 8f_n - f_{n-1}], \quad j \geq 0, \quad n \geq 1. \end{cases}$$

**Proposição.** Consideremos um predictor de ordem  $\tilde{q}$  e um corrector de ordem  $q$ .

- (1) Se  $\tilde{q} \geq q$  então o predictor-corrector tem a mesma ordem e o mesmo EDL principal que o corrector.
- (2) Se  $\tilde{q} = q - 1$  então o predictor-corrector tem a mesma ordem que o corrector mas o EDL principal é diferente.
- (3) Se  $\tilde{q} \leq q - 2$  então o predictor-corrector tem ordem mais baixa que o corrector.

**Nota.** Vimos que o erro de discretização local (EDL) para um método de Adams de ordem  $q$  é dado por

$$\tau(x, y; h) = h^q \frac{C_{q+1}}{(q+1)!} (d_f^q f)(x, y) + \mathcal{O}(h^{q+1})$$

Chama-se EDL principal à primeira parcela do EDL, proporcional a  $h^q$ . A mesma designação aplica-se no caso do método predictor-corrector.

Dem.: ( $\dots$ )

## Anexo

- Métodos de Runge-Kutta de ordem 2:

$$\tau(x, y; h) = \frac{h^2}{6} \left[ d_f^2 f(x, y) - 3 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial h^2}(x, y; 0) \right] + \mathcal{O}(h^3)$$

- Método de Euler modificado ou do ponto médio

$$y_{n+1} = y_n + hf \left( x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} f(x_n, y_n) \right)$$

- Método de Runge-Kutta clássico de ordem 2

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4} \left[ f(x_n, y_n) + 3f \left( x_n + \frac{2h}{3}, y_n + \frac{2h}{3} f(x_n, y_n) \right) \right]$$

- Método de Heun

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_n + h, y_n + hf(x_n, y_n))]$$

- Métodos de Runge-Kutta de ordem 3:

$$\tau(x, y; h) = \frac{h^3}{24} \left[ d_f^3 f(x, y) - 4 \frac{\partial^3 \varphi}{\partial h^3}(x, y; 0) \right] + \mathcal{O}(h^4)$$

- Método de Runge-Kutta clássico de ordem 3

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} [\varphi_1 + 4\varphi_2 + \varphi_3]$$

$$\varphi_1 = f(x_n, y_n), \quad \varphi_2 = f \left( x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} \varphi_1 \right)$$

$$\varphi_3 = f(x_n + h, y_n - h\varphi_1 + 2h\varphi_2)$$

- Método de Runge-Kutta-Nystrom de ordem 3

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{8} [2\varphi_1 + 3\varphi_2 + 3\varphi_3]$$

$$\varphi_1 = f(x_n, y_n), \quad \varphi_2 = f \left( x_n + \frac{2h}{3}, y_n + \frac{2h}{3} \varphi_1 \right)$$

$$\varphi_3 = f \left( x_n + \frac{2h}{3}, y_n + \frac{2h}{3} \varphi_2 \right)$$

- Método de Runge-Kutta-Heun de ordem 3

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{4} [\varphi_1 + 3\varphi_3]$$

$$\varphi_1 = f(x_n, y_n), \quad \varphi_2 = f \left( x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{3} \varphi_1 \right)$$

$$\varphi_3 = f \left( x_n + \frac{2h}{3}, y_n + \frac{2h}{3} \varphi_2 \right)$$

- Métodos de Runge-Kutta de ordem 4:

$$\tau(x, y; h) = \frac{h^4}{120} \left[ d_f^4 f(x, y) - 5 \frac{\partial^4 \varphi}{\partial h^4}(x, y; 0) \right] + \mathcal{O}(h^5)$$

- Método de Runge-Kutta clássico de ordem 4:

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} [\varphi_1 + 2\varphi_2 + 2\varphi_3 + \varphi_4]$$

$$\begin{aligned} \varphi_1 &= f(x_n, y_n), & \varphi_2 &= f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} \varphi_1\right) \\ \varphi_3 &= f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} \varphi_2\right), & \varphi_4 &= f(x_n + h, y_n + h\varphi_3) \end{aligned}$$

- Método de Runge-Kutta-Gill de ordem 4:

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} \left[ \varphi_1 + (2 - \sqrt{2})\varphi_2 + (2 + \sqrt{2})\varphi_3 + \varphi_4 \right]$$

$$\begin{aligned} \varphi_1 &= f(x_n, y_n), & \varphi_2 &= f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{2} \varphi_1\right) \\ \varphi_3 &= f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{\sqrt{2}-1}{2} h\varphi_1 + \frac{2-\sqrt{2}}{2} h\varphi_2\right) \\ \varphi_4 &= f\left(x_n + h, y_n - \frac{\sqrt{2}}{2} h\varphi_2 + \frac{2+\sqrt{2}}{2} h\varphi_3\right) \end{aligned}$$

- Método de Runge-Kutta-Merson de ordem 4:

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} [\varphi_1 + 4\varphi_4 + \varphi_5]$$

$$\begin{aligned} \varphi_1 &= f(x_n, y_n), & \varphi_2 &= f\left(x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{3} \varphi_1\right) \\ \varphi_3 &= f\left(x_n + \frac{h}{3}, y_n + \frac{h}{6} \varphi_1 + \frac{h}{6} \varphi_2\right) \\ \varphi_4 &= f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{h}{8} \varphi_1 + \frac{3h}{8} \varphi_3\right) \\ \varphi_5 &= f\left(x_n + h, y_n + \frac{h}{2} \varphi_1 - \frac{3h}{2} \varphi_3 + 2h\varphi_4\right) \end{aligned}$$

- Métodos de Adams-Bashforth ( $f_m := f(x_m, y_m)$ ):

$$\begin{aligned}
 \text{(AB2)} \quad p = 1, \quad q = 2: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [3f_n - f_{n-1}] \\ \tau(x, y; h) = \frac{5h^2}{12} (d_f^2 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^3) \end{cases} \\
 \text{(AB3)} \quad p = 2, \quad q = 3: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12} [23f_n - 16f_{n-1} + 5f_{n-2}] \\ \tau(x, y; h) = \frac{3h^3}{8} (d_f^3 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^4) \end{cases} \\
 \text{(AB4)} \quad p = 3, \quad q = 4: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{24} [55f_n - 59f_{n-1} + 37f_{n-2} - 9f_{n-3}], \\ \tau(x, y; h) = \frac{251h^4}{720} (d_f^4 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^5) \end{cases} \\
 \text{(AB5)} \quad p = 4, \quad q = 5: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{720} [1901f_n - 2774f_{n-1} + 2616f_{n-2} \\ \quad - 1274f_{n-3} + 251f_{n-4}], \\ \tau(x, y; h) = \frac{95h^5}{288} (d_f^5 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^6) \end{cases}
 \end{aligned}$$

- Métodos de Adams-Moulton ( $f_m := f(x_m, y_m)$ ):

$$\begin{aligned}
 \text{(AM2)} \quad p = 0, \quad q = 2: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f_{n+1} + f_n] \\ \tau(x, y; h) = -\frac{h^2}{12} (d_f^2 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^3) \end{cases} \\
 \text{(AM3)} \quad p = 1, \quad q = 3: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{12} [5f_{n+1} + 8f_n - f_{n-1}] \\ \tau(x, y; h) = -\frac{h^3}{24} (d_f^3 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^4) \end{cases} \\
 \text{(AM4)} \quad p = 2, \quad q = 4: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{24} [9f_{n+1} + 19f_n - 5f_{n-1} + f_{n-2}] \\ \tau(x, y; h) = -\frac{19h^4}{720} (d_f^4 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^5) \end{cases} \\
 \text{(AM5)} \quad p = 3, \quad q = 5: & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + \frac{h}{720} [251f_{n+1} + 646f_n - 264f_{n-1} \\ \quad + 106f_{n-2} - 19f_{n-3}] \\ \tau(x, y; h) = -\frac{3h^5}{160} (d_f^5 f)(x, y) + \mathcal{O}(h^6) \end{cases}
 \end{aligned}$$