### Soluzione di equazioni differenziali

Matteo Duranti

matteo.duranti@pg.infn.it

(cfr. W.H. Press, S.A. Teukolsky, W.T. Vetterling, B.P. Flannery - Numerical Recipes, The Art of Scientific Computing

[http://www.aip.de/groups/soe/local/numres/bookcpdf/c16-1.pdf (legale?!)]

[http://www.aip.de/groups/soe/local/numres/bookcpdf/c16-2.pdf (legale?!)]

https://it.wikipedia.org/wiki/Metodo\_di\_Eulero

https://en.wikipedia.org/wiki/Euler\_method

https://en.wikipedia.org/wiki/Midpoint\_method

https://en.wikipedia.org/wiki/Runge-Kutta\_methods

https://en.wikipedia.org/wiki/List\_of\_Runge-Kutta\_methods)

Vogliamo risolvere dei sistemi di equazioni differenziali ordinarie (ODE)

$$F(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(n)}(x)) = 0$$

(ci limitiamo a quelle che è possibile scrivere in forma normale)

$$y^{(n)}(x) = f\left(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(n-1)}(x)\right)$$

una volta fornito un valore iniziale

$$y(x_0) = y_0, y'(x_0) = y_1, \dots, y^{(n-1)}(x_0) = y_{n-1}$$

(Problema di Cauchy)

Vogliamo risolvere dei sistemi di equazioni differenziali ordinarie (ODE)

$$F\left(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(n)}(x)\right) = 0$$

"risolvere":

- -NON significa trovare una forma analitica per y(x);
- -ci basta essere in grado di saper calcolare y(x+h) a partire da F e da  $x_0,y_0,y'(x_0)$ , etc...

$$y(x+h) = G(x_0, y(x_0), y'(x_0), \dots, y^{(n-1)}(x_0), F)$$

#### Limitiamoci anche ad equazioni del primo ordine

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Per un'equazione differenziale di ordine N

$$y^{(n)}(x) = f\left(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(n-1)}(x)\right)$$

possiamo introdurre le variabili ausiliarie

$$z_1(x) = y(x), z_2(x) = y'(x), \dots, z_N(x) = y^{(N-1)}(x)$$

$$\mathbf{z}'(x) = \begin{pmatrix} z_1'(x) \\ \vdots \\ z_{N-1}'(x) \\ z_N'(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y'(x) \\ \vdots \\ y^{(N-1)}(x) \\ y^{(N)}(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_2(x) \\ \vdots \\ z_N(x) \\ f(x, z_1(x), \dots, z_N(x)) \end{pmatrix}$$

che è un <u>sistema</u> di equazioni del <u>primo ordine</u>

Limitiamoci anche ad equazioni del primo ordine

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

che poi è il caso che tipicamente incontriamo "integrando" il moto e la dinamica

$$ma = qvB \rightarrow v' = f(t, v(t)) = \frac{qB}{m}v$$
  
 $x = x_0 + vt \rightarrow x' = f(t, x(t)) = \frac{1}{t}(x - x_0)$ 

#### Metodo di Eulero

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Sostituendo la derivata con il rapporto incrementale

$$y'(x) \approx \frac{y(x+h) - y(x)}{h} \approx f(x, y(x))$$

$$\rightarrow y(x+h) = y(x) + h \cdot f(x,y(x))$$

scritto comunemente come

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot f(x_n, y_n)$$

cioè  $y_n$  è un'approssimazione valida per la

soluzione dell'ODE, 
$$pprox y(x_n)$$
 , a  $x_n = x_0 + nh$ 

## Metodo di Eulero - esempio

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 

e si vuole "risolvere" per y(4).

(la soluzione "analitica" è banale:  $y(x) = e^x$ )

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot f(x_n, y_n)$$

che, con h=1

$$f(x_0, y_0) = f(0, 1) = 1$$
  $h \cdot f(y_0) = 1 \cdot 1 = 1$ 

$$y_1 = y_0 + hf(y_0) = 1 + 1 \cdot 1 = 2$$

$$y_2 = y_1 + hf(y_1) = 2 + 1 \cdot 2 = 4$$

$$y_3 = y_2 + hf(y_2) = 4 + 1 \cdot 4 = 8$$

$$y_4 = y_3 + hf(y_3) = 8 + 1 \cdot 8 = 16$$

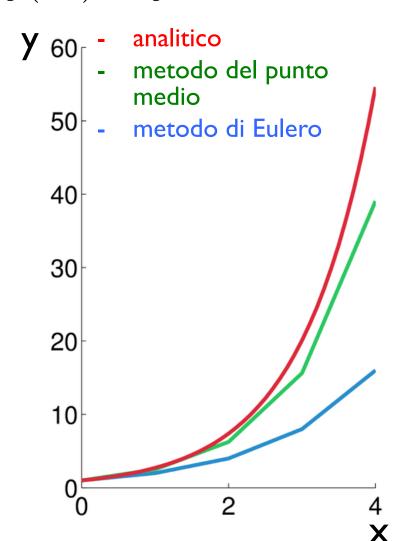
### Metodo di Eulero

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 

$$y(x_0) = y_0 = 1$$

_				
$\rightarrow$	n	e <sup>n</sup>	<b>y</b> n	Δ
	1	~2.718	2	~0.7
	2	~7.389	4	~3
	3	~20.085	8	~12
	4	~54.598	16	~40

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	y <sub>n</sub> -y <sub>n-1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5



$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

L'errore "locale" (nel singolo step), Local Truncation Error (LTE), lo possiamo stimare confrontando la soluzione numerica in uno step

$$y_1 = y(x_0) + h \cdot f(x_0, y(x_0))$$

con la soluzione esatta (sviluppo di Taylor)

$$y(x_0 + h) = y(x_0) + hy'(x_0) + \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$$

→ LTE = 
$$y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$$

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	en-en-1	y <sub>n</sub> −y <sub>n-1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

$$\Rightarrow \frac{1}{2}h^2y''(x_0) = \frac{1}{2}1^2e^0 = 0.5$$

dove abbiamo trascurato  $O(h^3)$ 

Se ci fossimo fermati a  $O(h^4)$ 

avremmo avuto un termine  $\frac{1}{3!}h^3y'''(x_0) = \frac{1}{6}1^3e^0 = 0.1\overline{6}$ 

che già da solo (senza i termini ancora successivi) ci porta già a ~0.7

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

$y_n-y_{n-1}$ $\Delta$ 1	Δ	<b>y</b> n <b>-y</b> n-1	en-en-1	n
$\begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$	~0.7	1	~1.7	1
2 ~2.7 4 ~8.7 ~0.5 ~0.16 ~0.05	~8.7	4	~12.7	3
8 ~26.5 $\rightarrow$ ~ 0.7 $\simeq$ $\eta$ *0.5 = 1.4*0.5	~26.5	8	~34.5	4

ightharpoonup cioè l'errore totale (<u>in questo caso</u>) è  $\frac{1}{2}h^2y''(x_0)+40\%$ 

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	y <sub>n</sub> -y <sub>n-1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

→ OK: il primo termine "torna"!

E i termini successivi,  $y_{n+1}$ ?

"Soffrono" di tre errori:

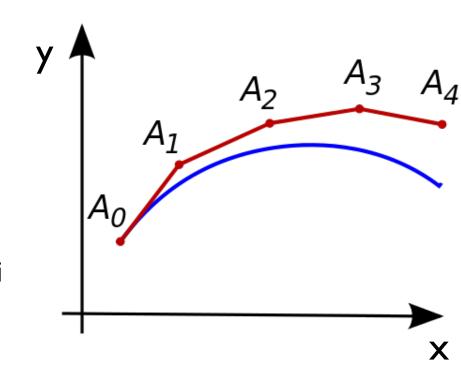
- a) l'incremento,  $hy'(x_n)$ , è un'approssimazione (come per il  $1^{\circ}$  termine)
- b) si incrementa a partire da un valore,  $y_n$ , già "approssimato";
- c) per la derivata utilizziamo l'equazione da risolvere (y'=f(x,y) vs.  $(e^x)'=e^x$ ), che è funzione di  $y_n$  (cfr. punto b) invece che di  $x_n$  (esatto)

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	y <sub>n</sub> −y <sub>n−1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

Cioè, in poche, parole, i successivi step "soffrono" anche degli errori fatti negli step precedenti



$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	y <sub>n</sub> −y <sub>n-1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

Andiamo, quindi, a guardare l'errore commesso nei termini successivi:

- -solamente sull'incremento (cioè "rimuovendo" il punto b), hf(x,y)
- -calcolando la derivata "vera" (cioè "rimuovendo" il punto c)

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	y <sub>n</sub> −y <sub>n−1</sub>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5



n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	h e <sup>n-1</sup>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	~2.7	~2
3	~12.7	~7.4	~5.3
4	~34.5	~20.1	~14.4

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$   
 $\Rightarrow$  LTE =  $y(x_0 + h) - y_1 = \frac{1}{2}h^2y''(x_0) + O(h^3)$ 

Per bassi h, l'errore è proporzionale a  $h^2$ 

n	e <sup>n</sup> -e <sup>n-1</sup>	h e <sup>n-1</sup>	Δ
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	~2.7	~2
3	~12.7	~7.4	~5.3
4	~34.5	~20.1	~14.4

	1.4*½ h² y"	½ h² y"
$\rightarrow$ OK	0.7	0.5*1
→OK	~1.9	~0.5*2.7
→ OK	~5.2	~0.5*7.4
→ OK	~14.2	~0.5*20.1

L'errore che si è commesso in questo esempio "torna" con la formula ricavata (il "+40%" è valido solo in questo esempio specifico)

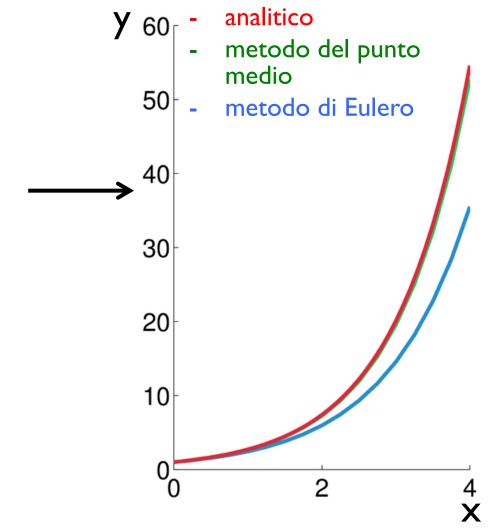
#### Metodo di Eulero

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 

$$y(x_0) = y_0 = 1$$

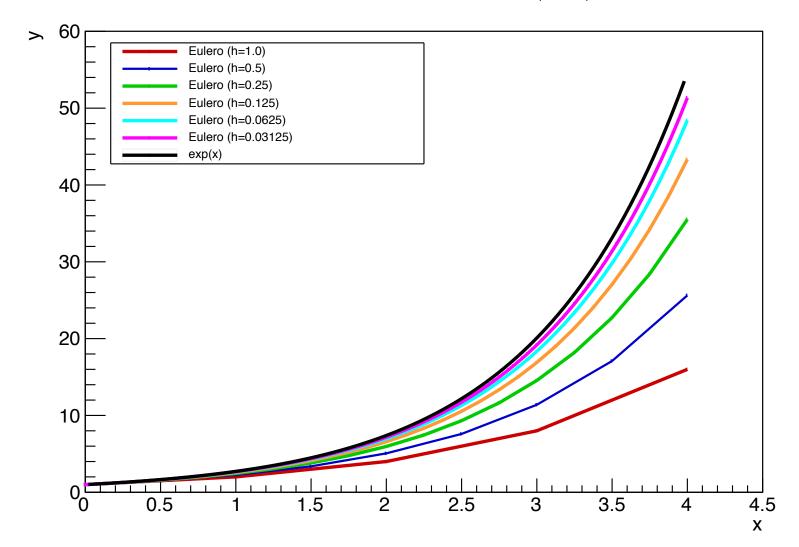
riducendo il passo, l'accuratezza migliora

h	e <sup>4</sup>	Eulero	Δ
1	~54.598	16	~40
0.25	~54.598	~35.53	~19
0.1	~54.598	~45.26	~9
0.05	~54.598	~49.56	~5
0.025	~54.598	~51.98	~2.6
0.0125	~54.598	~53.26	~1.3



## Metodo di Eulero

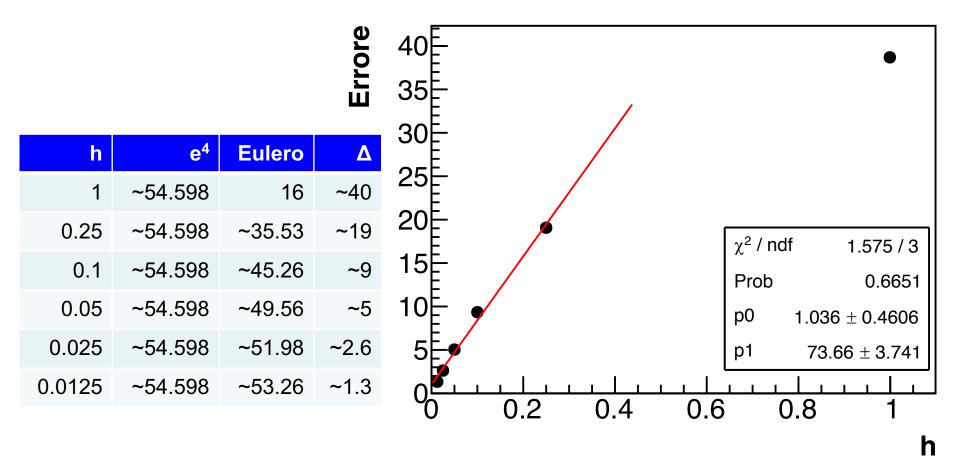
$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 



$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

- il numero di step è:  $(x-x_0)/h$  che è proporzionale a  $h^{-l}$
- l'errore in ogni step è proporzionale a  $h^2$

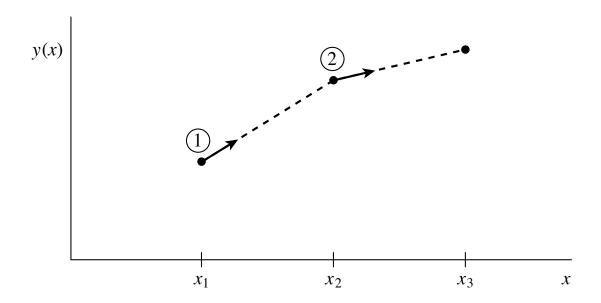
→ ci si può convincere facilmente che l'errore totale è <u>proporzionale a</u> h



OK: almeno per bassi h, l'errore è proporzionale a h

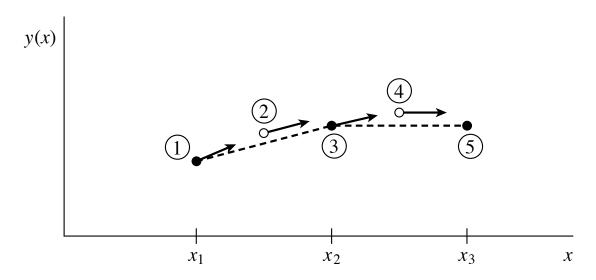
#### Metodo di Eulero

Un "punto" debole del metodo di Eulero è quello di non essere simmetrico rispetto allo step:



viene utilizzata la "direzione" (i.e la derivata), solamente nel punto iniziale dello step

Nel metodo del punto medio si utilizza anche l'informazione (della derivata) in un punto centrale allo step



Un metodo è quello di utilizzare la derivata nel punto iniziale (I e 3), per stimare la y nel punto medio (2 e 4) e usare questa per valutare y'(x+h/2), che viene utilizzata come derivata per arrivare all'inizio dello step successivo (3 e 5)

$$y'(x) = f(x, y(x))$$

$$y(x_0) = y_0$$

Per poter calcolare

$$y'(x_n+h/2)$$

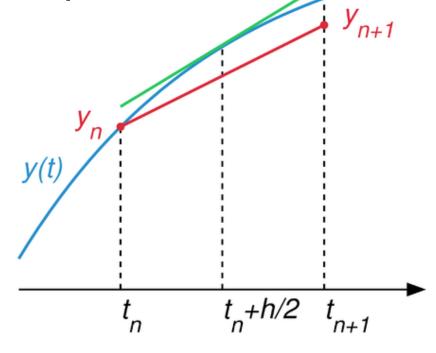
dobbiamo di nuovo utilizzare l'equazione

da risolvere

$$y'=f(x, y(x))$$

cioè ci serve di sapere  $y(x_n+h/2)$ 

Come?



$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Possiamo fare due scelte:

- calcolare la  $y(x_0+h/2)$  usando la derivata nel punto iniziale (i.e. il metodo di Eulero):

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

- calcolare il punto medio su y, sul quale valutare la derivata, che implica usare una formula "ricorsiva":

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

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

#### Possiamo fare due scelte:

- metodo <u>esplicito</u> del punto medio (o di Eulero modificato):

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

- metodo implicito del punto medio:

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

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Si dimostra che, a causa della simmetria del metodo, rispetto a x, tutti i termini di grado <u>pari</u> in h (i.e.  $h^2$ ), dell'errore locale, si cancellano e quindi l'errore locale del metodo è di

$$O(h^3)$$

quindi, per  $h \rightarrow 0$ , l'errore diminuisce più rapidamente che nel metodo di Eulero

## Metodo del punto medio - esempio

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 

- metodo <u>esplicito</u> del punto medio:

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

- metodo implicito del punto medio:

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

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

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

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 

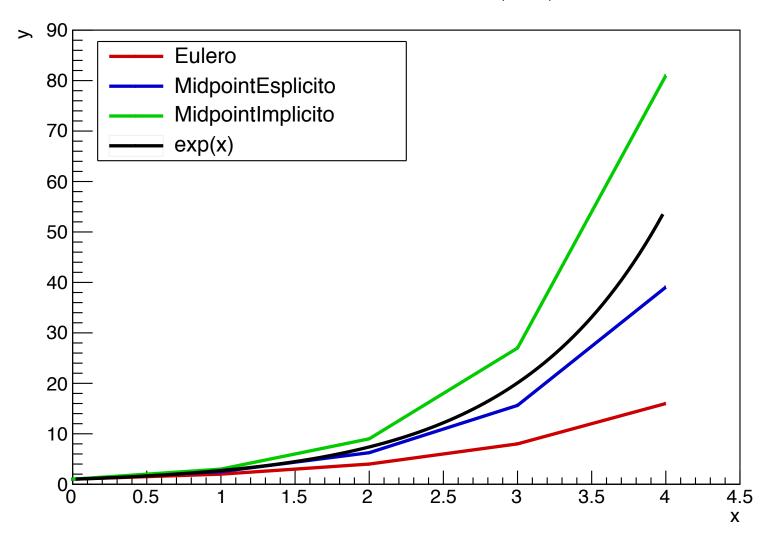
- metodo <u>esplicito</u> del punto medio, h=1:

$$y_{n+1} = 2.5 \ y_n$$

metodo <u>implicito</u> del punto medio, h=1:

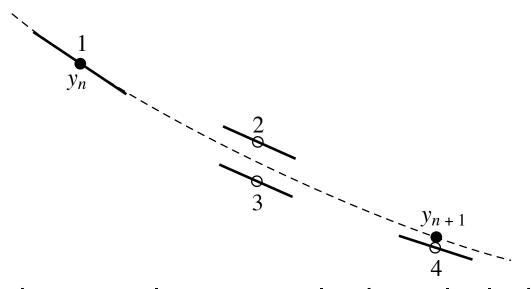
$$y_{n+1} = 3 y_n$$

$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$
  $y(x_0) = y_0 = 1$ 



## Metodo Runge-Kutta (RK4)

Nel metodo Runge-Kutta (in realtà: Runge-Kutta del quarto ordine, "RK4")



Si utilizza la derivata nel punto iniziale, due volte la derivata nel punto medio (ciascuna stimata con una diversa approssimazione e pesata il doppio) e la derivata nel punto finale

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

La funzione alla fine dello step (n+1)-esimo è data, al solito, da quella n-esima, incrementata di h volte la media pesata (con somma dei pesi =6) di h diverse valutazioni della derivata h diverse valutazioni della h

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} \left( k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4 \right)$$

Con:

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

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

$$k_3 = f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + h\frac{k_2}{2}\right)$$

$$k_4 = f\left(x_n + h, y_n + hk_3\right)$$

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

-  $k_1 = f(x_n, y_n) \leftarrow$  è la derivata utilizzata nel metodo di Eulero

$$-k_2 = f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + h\frac{k_1}{2}\right) \leftarrow \text{è la derivata utilizzata nel metodo del punto medio esplicito}$$

$$-k_3 = f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + h\frac{k_2}{2}\right) \leftarrow \text{è la derivata calcolata nel punto medio utilizzando il metodo del punto medio per stimarla}$$

- 
$$k_4 = f\left(x_n + h, y_n + hk_3\right)$$
  $\leftarrow$  è la derivata nel punto di arrivo utilizzando la seconda stima della derivata nel punto medio

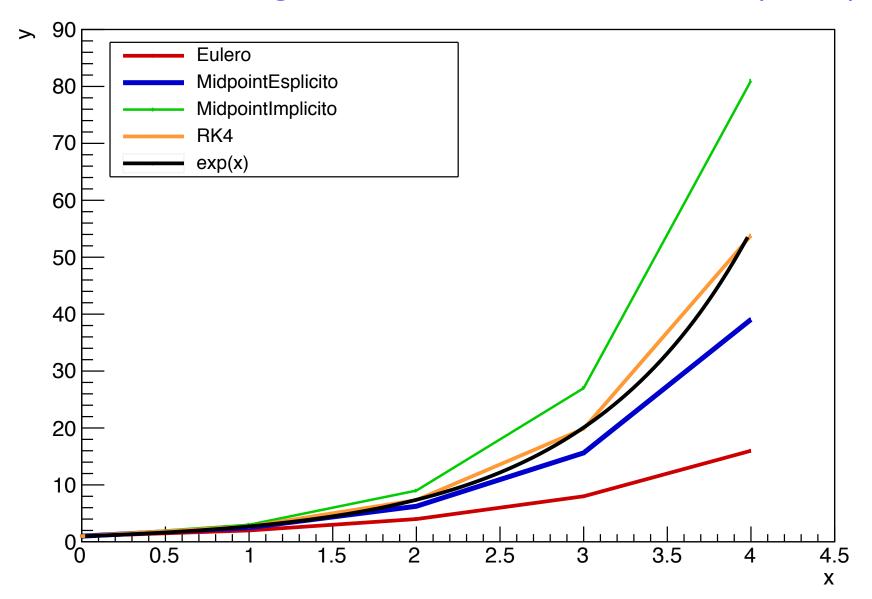
$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

- il metodo è esplicito
- la media pesata è fatta dando maggior peso (doppio) ai due termini con la derivata nel punto medio
- se la f(x,y) è indipendente da y (f(x,y)=f(x)), cioè il problema si riconduce ad un semplice integrale, il metodo coincide con la formula di Simpson (cfr.: A=1/3, B=4/3, C=1/3)
- l'errore <u>locale</u> è di ordine

$$O(h^5)$$

- l'errore globale, al solito, è una potenza di h peggiore dell'errore locale (ecco perchè Runge-Kutta del quarto ordine):

$$O(h^4)$$



## Metodi Runge-Kutta espliciti

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Il RK4 è solamente uno di una famiglia di metodi Runge-Kutta espliciti, generalizzabili come:

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{n} b_i k_i$$

#### Con:

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_2 = f(x_n + c_2h, y_n + h(a_{21}k_1))$$

$$k_3 = f(x_n + c_3h, y_n + h(a_{31}k_1 + a_{32}k_2))$$

$$\vdots$$

$$k_s = f(x_n + c_s h, y_n + h(a_{s1}k_1 + a_{s2}k_2 + \dots + a_{s,s-1}k_{s-1}))$$

## Metodi Runge-Kutta espliciti

$$y'(x) = f\left(x, y(x)\right) \qquad y(x_0) = y_0$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^s b_i k_i$$

$$k_1 = f(x_n, y_n) \qquad 0$$

$$k_i = f\left(x_n + c_i h, y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} k_j\right) \begin{array}{c} c_2 \\ c_3 \end{array} \begin{vmatrix} a_{21} \\ a_{31} \\ a_{32} \end{vmatrix}$$
Il valori della matrice  $[a_{ij}]$ , dei pesi  $b_i$  e dei nodi  $c_i$ , sono spesso "tabulati" sotto forma di Butcher tableau 
$$c_s \begin{vmatrix} a_{s1} \\ a_{s2} \end{vmatrix} \cdots \begin{vmatrix} a_{s-1} \\ b_1 \end{vmatrix} b_2 \begin{vmatrix} c_{s-1} \\ b_1 \end{vmatrix} b_s$$

$$y'(x) = f(x, y(x)) \qquad y(x_0) = y_0$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^s b_i k_i$$

$$k_1 = f(x_n, y_n) \qquad 0$$

$$k_i = f\left(x_n + c_i h, y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} k_j\right) \begin{array}{c} c_2 \\ c_3 \end{array} \begin{vmatrix} a_{21} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$$
Il metodo è consistente (\*) se:
$$\sum_{i=1}^s b_i = 1$$

$$\sum_{i=1}^s b_i = 1$$

$$\sum_{i=1}^s a_{ij} = c_i \text{ per } i = 2, \dots, s.$$

$$c_s \begin{vmatrix} a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{s,s-1} \\ b_1 & b_2 & \cdots & b_{s-1} & b_s \end{vmatrix}$$

(\* la derivata numerica approssima quella analitica)

$$y'(x) = f(x, y(x))$$

$$y(x_0) = y_0$$

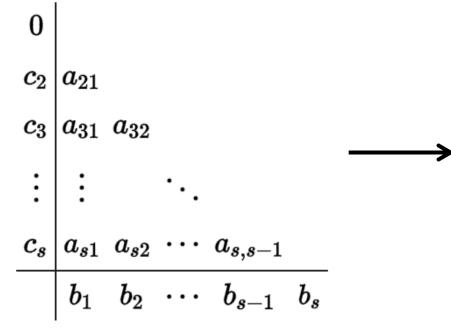
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$

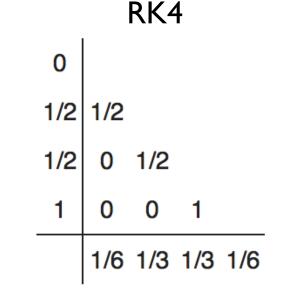
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_2 = f\left(x_n + c_i h, y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} k_j\right)$$





$$y'(x) = f(x, y(x))$$

$$y(x_0) = y_0$$

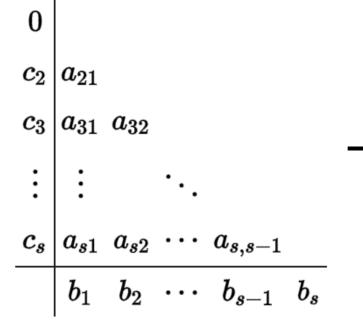
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$

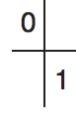
$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_2 = f\left(x_n + c_i h, y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} k_j\right)$$



**Eulero** 

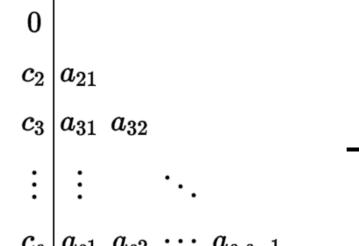


$$y'(x) = f(x, y(x))$$

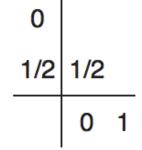
$$y(x_0) = y_0$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$$
  $k_i = f(x_n, y_n)$   $k_i = f\left(x_n + c_i h, y_n + h \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} k_j\right)$ 



Punto medio esplicito



# Metodi Runge-Kutta

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$   
 $y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i$ 

$$k_1 = f(x_n, y_n)$$

$$k_1=f(x_n,y_n)$$
 
$$k_i=f\left(x_n+c_ih,y_n+h\sum_{j=1}^{i-1}a_{ij}k_j\right)$$
  $c_1$   $a_{11}$   $a_{12}$  ...  $a_{1s}$  anche per i metodi non

Il Butcher tableau è utilizzabile anche per i metodi non espliciti: per quelli espliciti però, la matrice ha la proprietà di essere "triangolare inferiore"

$$a_{s1}$$
  $a_{s2}$   $\dots$   $a_{ss}$ 

$$b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_s$$

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Un metodo di ordine N, quindi, in generale, darà un errore locale

$$LTE \sim \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{n!} h^n \frac{\mathrm{d}^n y}{\mathrm{d} x^n} (x_0)$$

che sapremmo calcolare a priori solo se conoscessimo y(x) (e la sapessimo derivare...), e un errore globale

$$GTE \propto h^N$$

per calcolare il quale dovremmo calcolare il LTE in ogni nodo (l' $x_0$  nella formula dell'LTE)

→ non è "banale" definire lo step (i.e. h) in base all'accuratezza richiesta

## Metodi Runge-Kutta adattivi

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

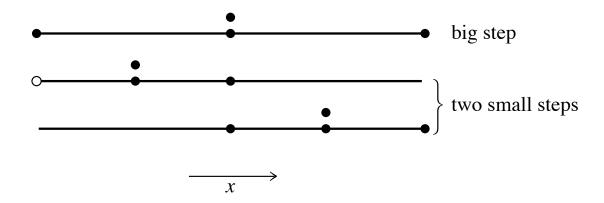
Un modo per ovviare al problema è quello di stimare l'errore durante la "propagazione" e utilizzare questa stima per adattare la step size (i.e. h) in base all'accuratezza richiesta

Tipicamente, in un metodo di ordine N, con LET proporzionale a N+I, e step size h, si utilizza <u>anche</u> un secondo metodo, o di ordine più alto o con step size ridotta, e la stima dell'accuratezza viene fornita dalla *discrepanza* fra i due risultati

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

La tecnica più "immediata" è quella della duplicazione dello step (i.e. step doubling), Ogni step viene fatto <u>due</u> volte:

- una volta "normalmente", RK4 con step size 2h;
- una volta "in due metà", 2 volte RK4 con step size h;



Quanto ci costa "più" computazionalmente? Cioè, quante volte in più dobbiamo valutare f(x,y)?

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Quanto ci costa "più" computazionalmente? Cioè, quante volte in più dobbiamo valutare f(x,y)?

Ogni step ci "costa" 4 valutazioni di f(x,y)

- 4 per lo step con step size 2h;
- 4 per ciascuno (i.e. x2) degli step con step size h;
- → 12 valutazioni

In realtà la valutazione iniziale di f(x,y), dello step 2h e del primo step h, è la stessa

- → II valutazioni
- Questo è da confrontare con le 8 valutazioni complessive dei due step h (l'accuratezza guadagnata deve essere <u>almeno</u> quella con step size dimezzata!)
- → II rispetto a 8 valutazioni

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

Come la stimiamo l'accuratezza, però?

Troviamo, di nuovo, una soluzione in serie di Taylor, per i due step:

$$y(x + 2h) = y_{2h} + (2h)^5 \phi + O(h^6)$$
$$y(x + 2h) = y_h + 2(h)^5 \phi + O(h^6)$$

#### dove:

- $y_{2h}$  è la soluzione approssimata, usando uno step 2h;
- $y_h$  è la soluzione approssimata, usando due step h;
- $\varphi$  è di ordine di grandezza (1/5!)\* $y^{(5)}(x)$ ;
- la seconda forma ha 2 volte  $h^5$  perchè vengono fatti 2 step;

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

La differenza fra le due stime

$$\Delta \equiv y_h - y_{2h}$$

è la grandezza da "tenere d'occhio" (i.e. da "aggiustare" in base all'accuratezza richiesta), agendo su h.

Quindi in un metodo adattivo uno va a "giocare" sullo step size h, in modo da portare  $\Delta$  all'accuratezza richiesta

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  

$$\Delta \equiv y_h - y_{2h}$$

Adesso potremmo pensare di risolvere il sistema (moltiplicando la seconda per 16 e sottrandoci la prima), ovviamente ignorando i termini  $O(h^6)$ 

$$y(x + 2h) = y_{2h} + (2h)^5 \phi + O(h^6)$$
$$y(x + 2h) = y_h + 2(h)^5 \phi + O(h^6)$$

ottenendo così una stima di y al quint'ordine:

$$y(x+2h) = y_h + \frac{\Delta}{15} + O(h^6)$$

Questa  $\underline{e}$  un metodo al <u>quint'ordine</u> (i.e. errore *locale* di ordine  $h^6$ ), ma di cui <u>non</u> abbiamo controllo sull'errore

### $RKn + RK_{n-1}$

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

L'altro metodo consiste:

- nell'utilizzare un metodo di ordine *n* insieme ad uno di ordine *n-1*;
- utilizzare due metodi che condividano i termini  $k_i$  (cioè abbiano gli stessi nodi e le stesse valutazioni di f(x,y), per motivi anche puramente computazionali

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{5} b_i k_i$$

$$y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^s b_i^* k_i$$

Extended Butcher tableau

$$egin{array}{c|c} c_2 & a_{21} \\ c_2 & a_{21} \\ \end{array}$$

$$c_s \mid a_{s1} \mid a_{s2} \mid \cdots \mid a_{s,s-1} \mid$$

### $RKn + RK_{n-1}$

$$y'(x) = f(x, y(x))$$
  $y(x_0) = y_0$ 

$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{n} b_i k_i$$

Extended Butcher tableau

$$y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^{3} b_i^* k_i$$

metodo e, tipicamente (ma non è una regola!): : - un metodo con s stadi è di ordine s

Il valore di s indica quanti "stadi" ha un

- ogni stadio "non utilizzato" (i.e.  $b_i=0$ ) fa scendere l'ordine di I (questo, ad esempio NON è vero per il metodo del midpoint)

### $RKn + RK_{n-1}$

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i^* k_i$$

In questo caso la stima dell'accuratezza è data da:

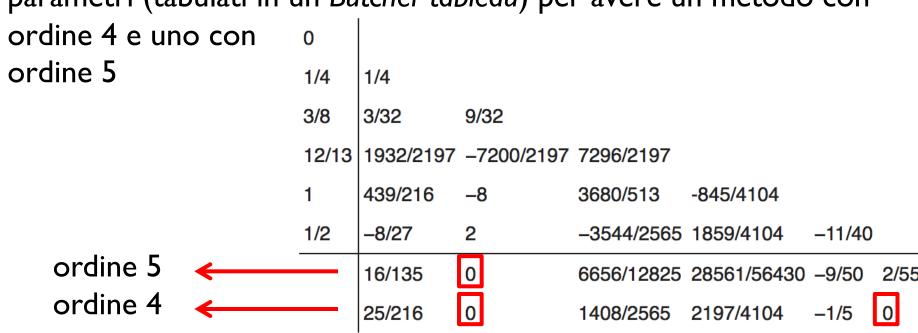
$$\Delta \equiv y_{n+1} - y_{n+1}^* = h \sum_{i=1}^s (b_i - b_i^*) k_i,$$

che è la grandezza da "monitorare" (agendo su h) per ottenere l'accuratezza desiderata

## Runge-Kutta-Fehlberg

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i^* k_i$$

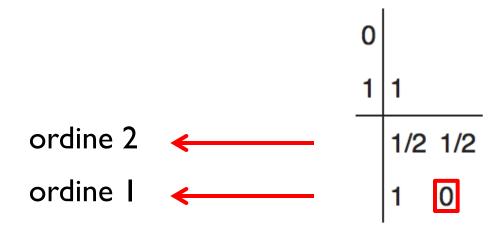
La tecnica è stata sviluppata da Fehlberg che ha identificato un set di parametri (tabulati in un Butcher tableau) per avere un metodo con



# RKn + RK<sub>n-1</sub> di ordine più basso

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i^* k_i$$

Il più semplice combina il metodo di Eulero (ordine 1) con il metodo di Heun (ordine 2, come il metodo del punto medio, ma utilizza derivata nel punto iniziale e derivata nel punto finale)



# RKn + RK<sub>n-1</sub> Cash-Carp

$$y'(x) = f(x, y(x)) y(x_0) = y_0$$
  
$$y_{n+1} = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i k_i y_{n+1}^* = y_n + h \sum_{i=1}^{s} b_i^* k_i$$

Oppure, sempre 4° e 5° ordine, il metodo Cash-Carp:

