

# Soluzione di equazioni differenziali

Matteo Duranti

[matteo.duranti@pg.infn.it](mailto: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://it.wikipedia.org/wiki/Metodo_di_Eulero)

[https://en.wikipedia.org/wiki/Euler\\_method](https://en.wikipedia.org/wiki/Euler_method)

[https://en.wikipedia.org/wiki/Midpoint\\_method](https://en.wikipedia.org/wiki/Midpoint_method)

[https://en.wikipedia.org/wiki/Runge-Kutta\\_methods](https://en.wikipedia.org/wiki/Runge-Kutta_methods)

[https://en.wikipedia.org/wiki/List\\_of\\_Runge-Kutta\\_methods](https://en.wikipedia.org/wiki/List_of_Runge-Kutta_methods))

# Sistemi di risoluzione di ODE

Vogliamo risolvere dei sistemi di equazioni differenziali ordinarie (ODE)

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

(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*)

# Sistemi di risoluzione di ODE

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...

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

# Sistemi di risoluzione di ODE

Limitiamoci anche ad equazioni del primo ordine

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

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 sistema di equazioni del primo ordine

# Sistemi di risoluzione di ODE

Limitiamoci anche ad equazioni del primo ordine

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

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

$$ma = qvB \quad \rightarrow \quad v' = f(t, v(t)) = \frac{qB}{m}v$$

$$x = x_0 + vt \quad \rightarrow \quad x' = f(t, x(t)) = \frac{1}{t} (x - x_0)$$

# Metodo di Eulero

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

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,  $\approx y(x_n)$ , a  $x_n = x_0 + nh$

## Metodo di Eulero - esempio

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

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  $h=1$

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

$$\rightarrow y_1 = y_0 + h f(y_0) = 1 + 1 \cdot 1 = 2$$

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

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

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

# Metodo di Eulero

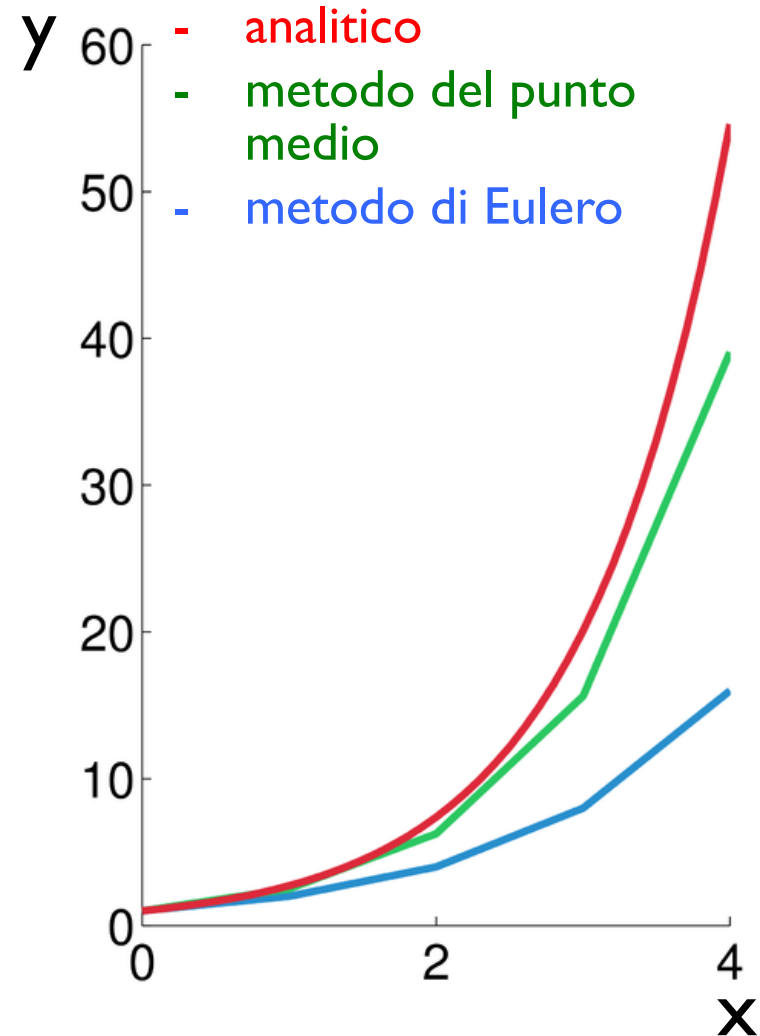
$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x)$$

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



n	$e^n$	$y_n$	$\Delta$
1	~2.718	2	~0.7
2	~7.389	4	~3
3	~20.085	8	~12
4	~54.598	16	~40

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5





# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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)

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

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

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

# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

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

dove abbiamo trascurato  $O(h^3)$

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

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

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

# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
1	~1.7	1	~0.7
2	~4.7	2	~2.7
3	~12.7	4	~8.7
4	~34.5	8	~26.5

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

$\sim 0.5 \qquad \qquad \sim 0.16 \qquad \sim 0.05$

$$\rightarrow \sim 0.7 \simeq \eta * 0.5 = 1.4 * 0.5$$

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

# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
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:

- l'incremento,  $hy'(x_n)$ , è un'approssimazione (come per il 1° termine)
- si incrementa a partire da un valore,  $y_n$ , già “approssimato”;
- 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)

# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

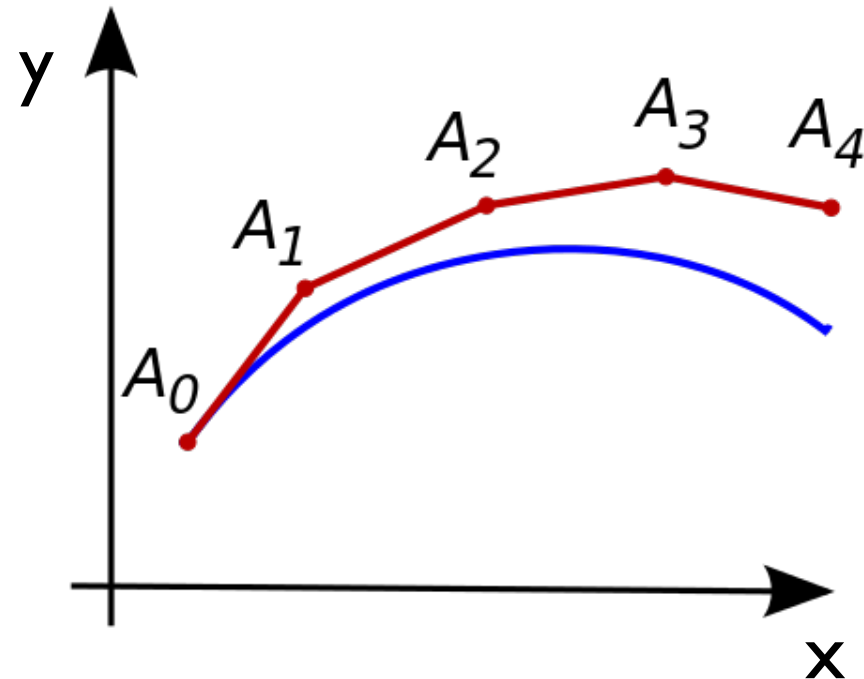
$$y'(x) = f(x, y(x)) = y(x) \quad y(x_0) = y_0 = 1$$

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
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



# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
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)

~~$$h \cdot f(x_n, y(x_n)) = h \cdot y'(x_n) = h \cdot y_n$$~~

$$\hookrightarrow h \cdot f(x_n, y(x_n)) = h \cdot y'(x_n) = h \cdot e^{x_n}$$

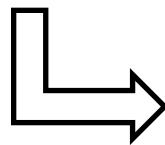
# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$y_n - y_{n-1}$	$\Delta$
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	$e^n - e^{n-1}$	$h e^{n-1}$	$\Delta$
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

# Metodo di Eulero – Local Truncation Error

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

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

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

n	$e^n - e^{n-1}$	$h e^{n-1}$	$\Delta$
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

$\frac{1}{2} h^2 y''$	$1.4 * \frac{1}{2} h^2 y''$	
0.5*1	0.7	→ OK
~0.5*2.7	~1.9	→ OK
~0.5*7.4	~5.2	→ OK
~0.5*20.1	~14.2	→ OK

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



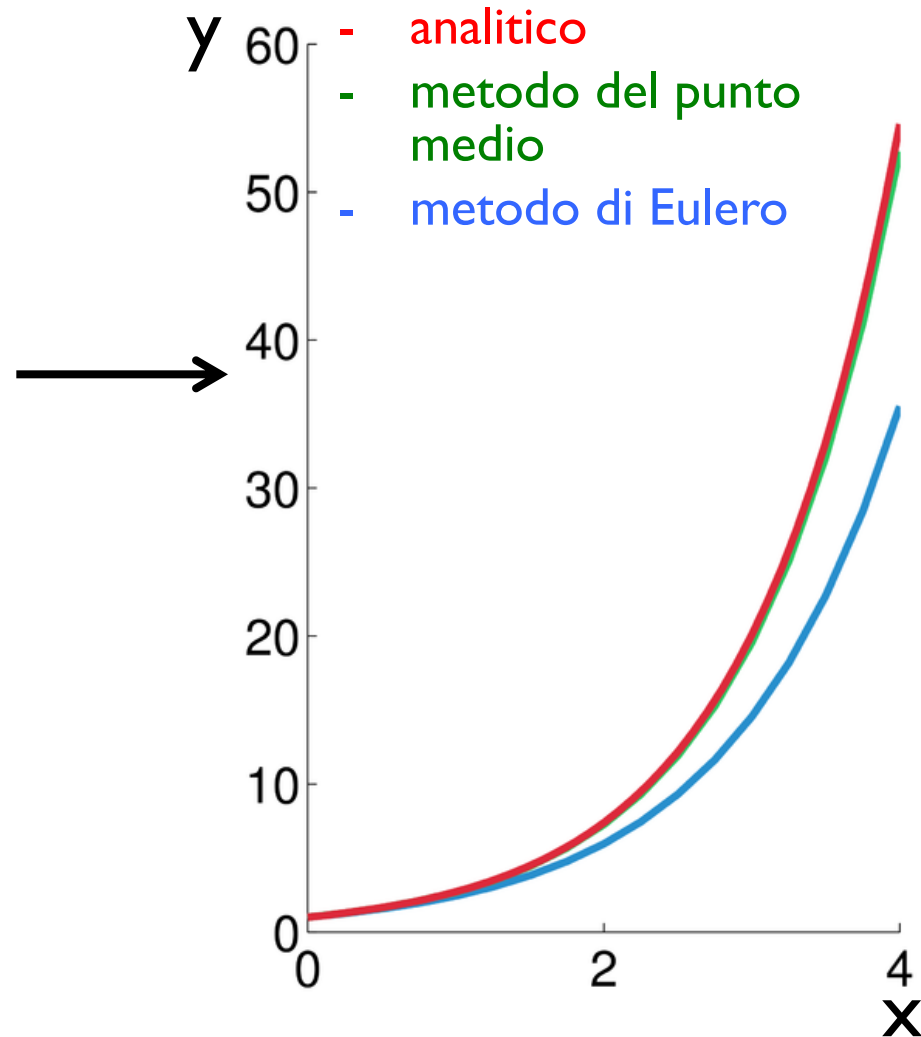
# Metodo di Eulero

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

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

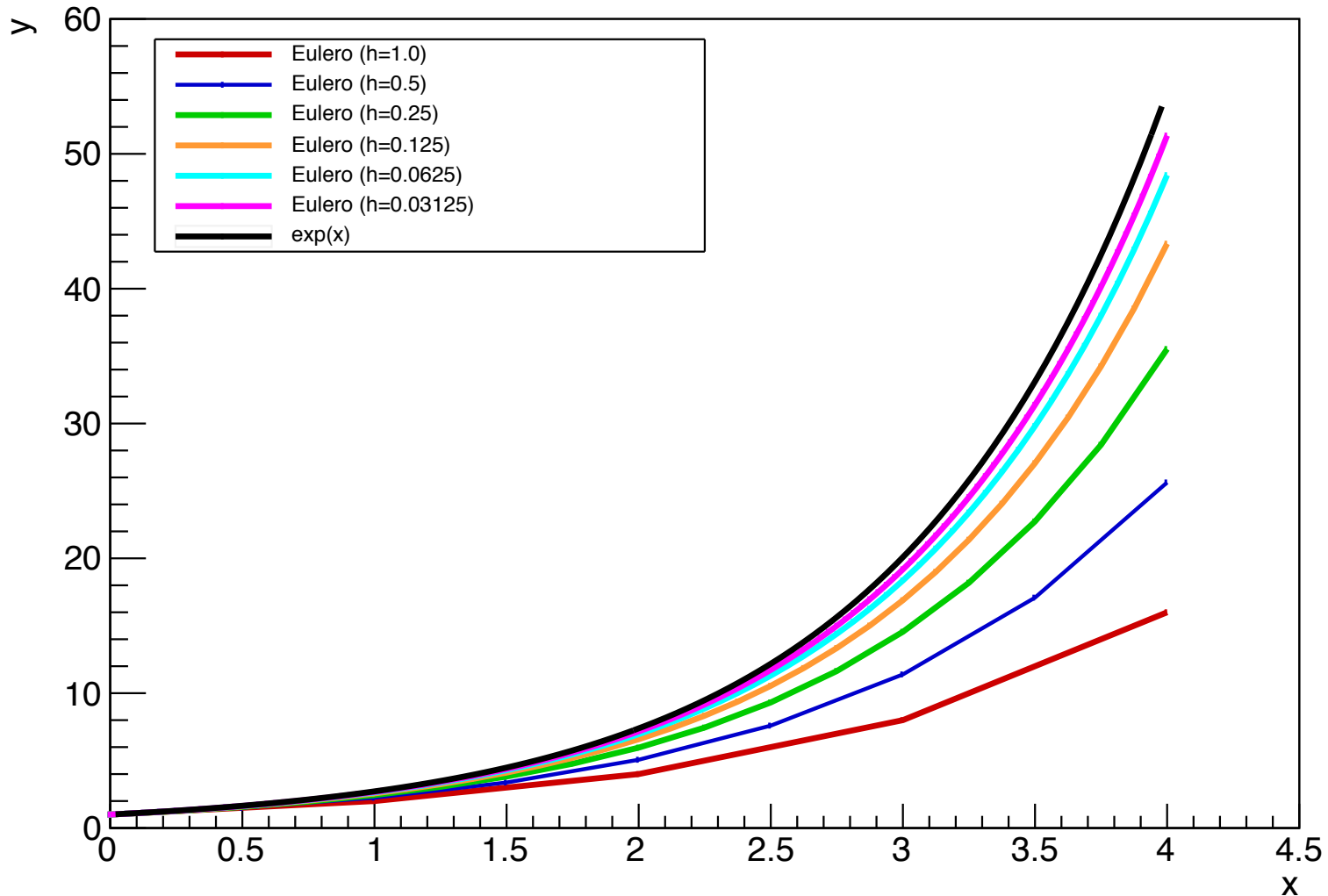
riducendo il passo,  
l'accuratezza migliora

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

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



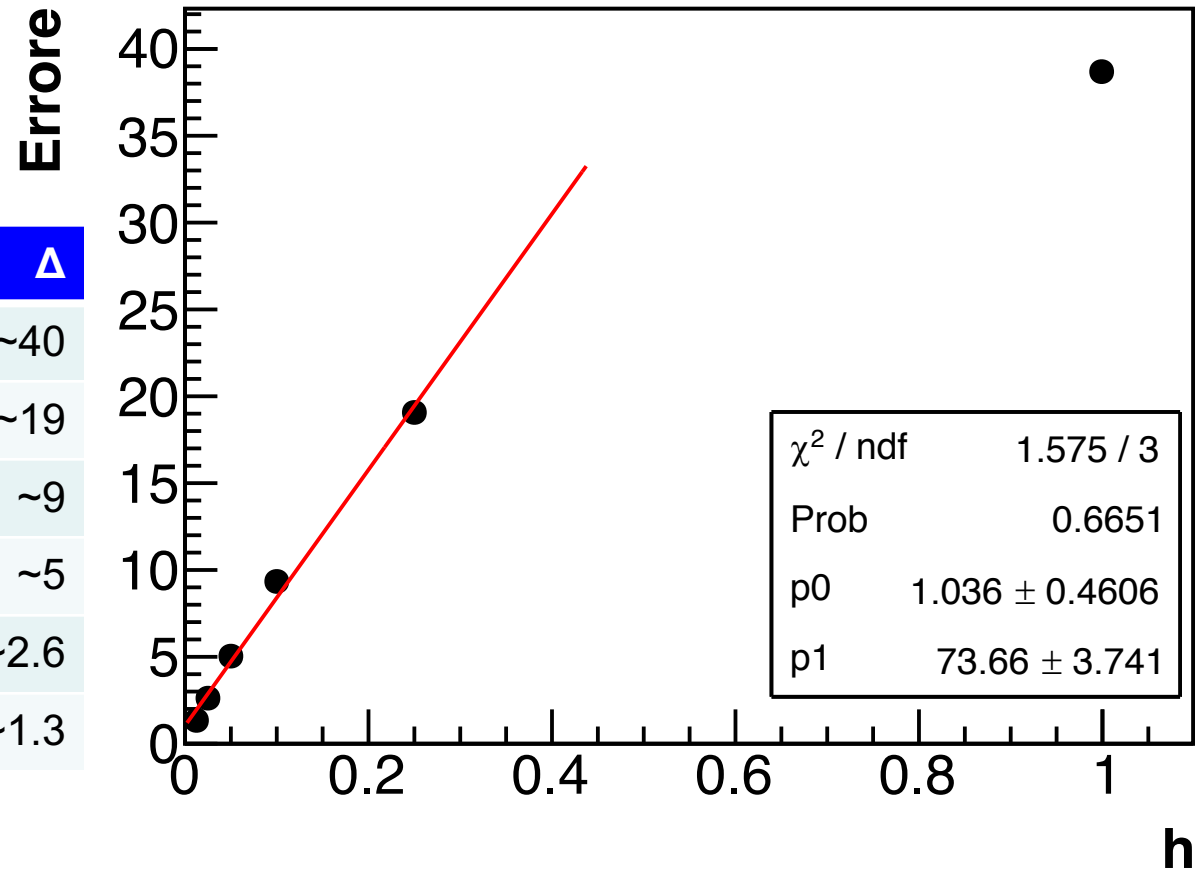
# Metodo di Eulero – Global Truncation Error

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

- il numero di step è:  $(x - x_0)/h$  che è proporzionale a  $h^{-1}$
  - l'errore in ogni step è proporzionale a  $h^2$
- ci si può convincere facilmente che l'errore totale è proporzionale a  $h$

# Metodo di Eulero – Global Truncation Error

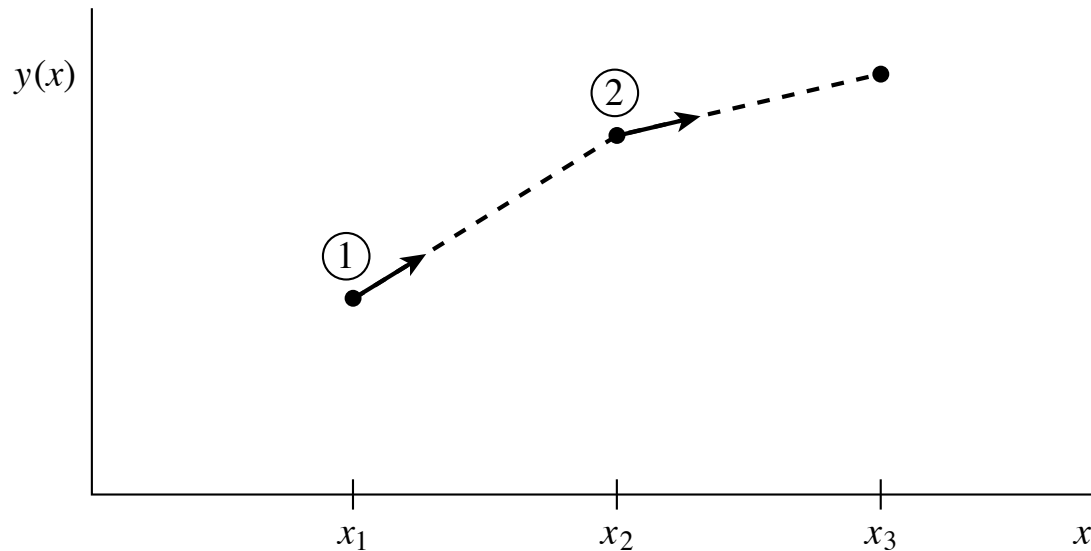
$h$	$e^4$	Eulero	$\Delta$
1	$\sim 54.598$	16	$\sim 40$
0.25	$\sim 54.598$	$\sim 35.53$	$\sim 19$
0.1	$\sim 54.598$	$\sim 45.26$	$\sim 9$
0.05	$\sim 54.598$	$\sim 49.56$	$\sim 5$
0.025	$\sim 54.598$	$\sim 51.98$	$\sim 2.6$
0.0125	$\sim 54.598$	$\sim 53.26$	$\sim 1.3$



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

# Metodo di Eulero

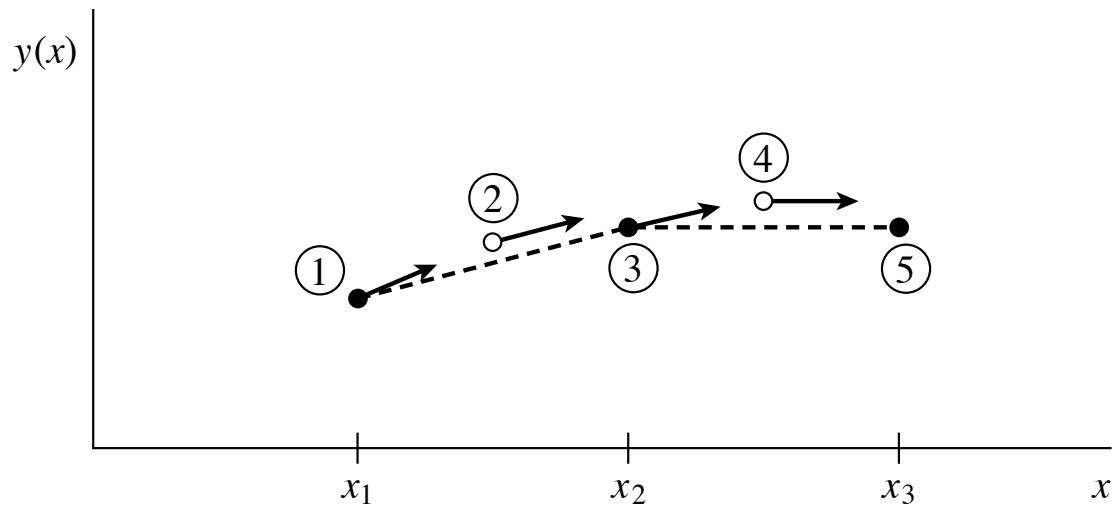
Un “punto” debole del metodo di Eulero è quello di non essere simmetrico rispetto allo step:



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

# Metodo del punto medio

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 (1 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)

# Metodo del punto medio

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

$$y(x_0) = y_0$$

Per poter calcolare

$$y'_{n+1/2}(x_n+h/2)$$

dobbiamo di nuovo utilizzare l'equazione

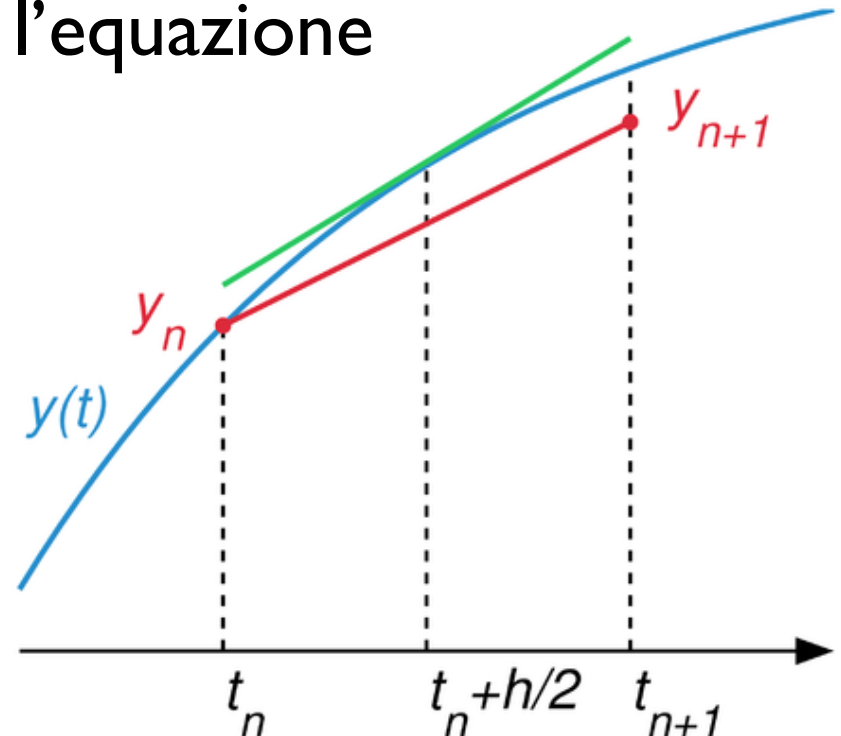
da risolvere

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

cioè ci serve di sapere

$$y_{n+1/2}(x_n+h/2)$$

Come?



# Metodo del punto medio

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

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”:

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



# Metodo del punto medio

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

Possiamo fare due scelte:

- metodo esplicito 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:

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

## Metodo del punto medio

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

Si dimostra che, a causa della simmetria del metodo, rispetto a  $x$ , tutti i termini di grado pari 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

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

- metodo esplicito 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:

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

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

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

## Metodo del punto medio

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

- metodo explicito del punto medio,  $h=1$ :

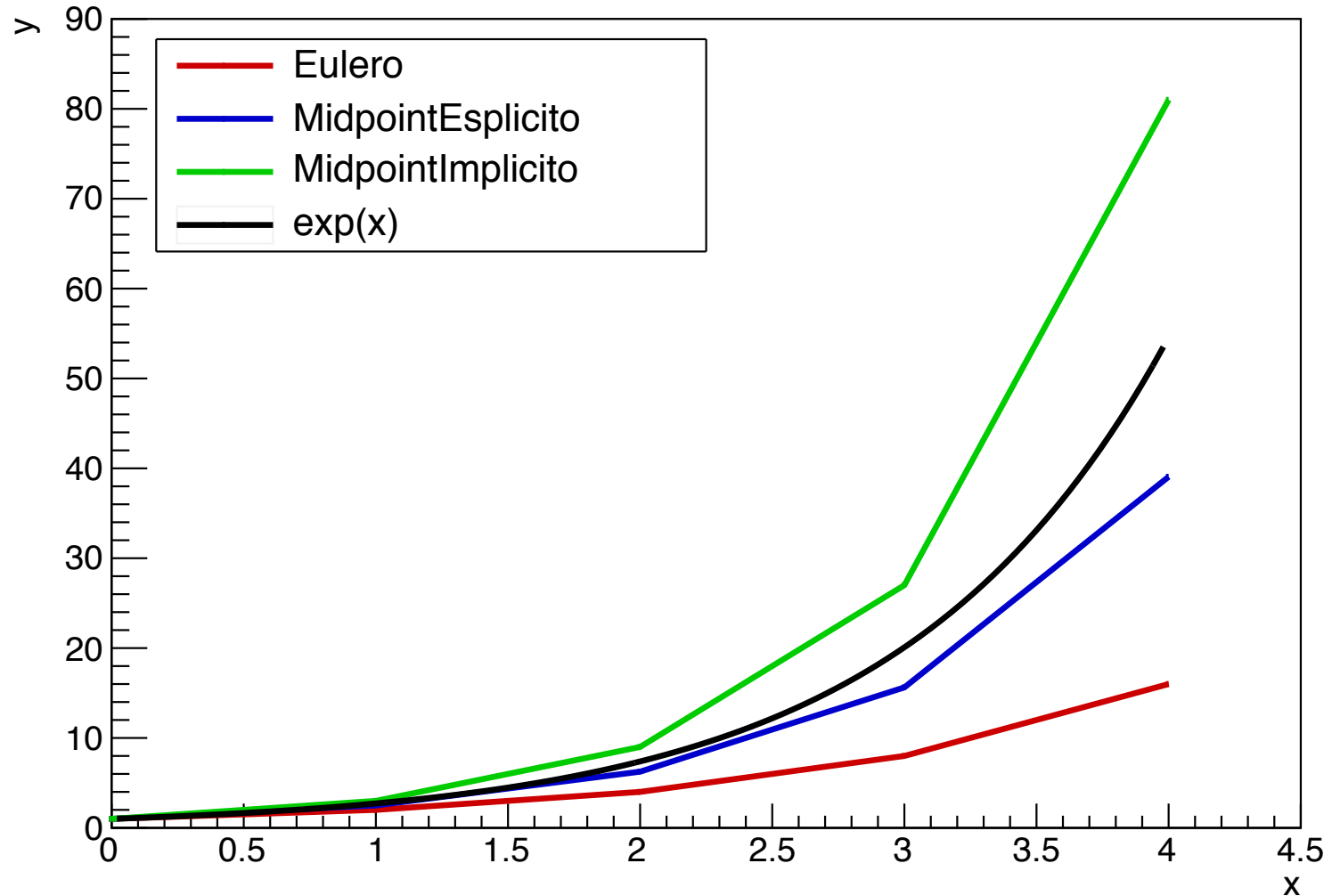
$$y_{n+1} = 2.5 y_n$$

- metodo implicito del punto medio,  $h=1$ :

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

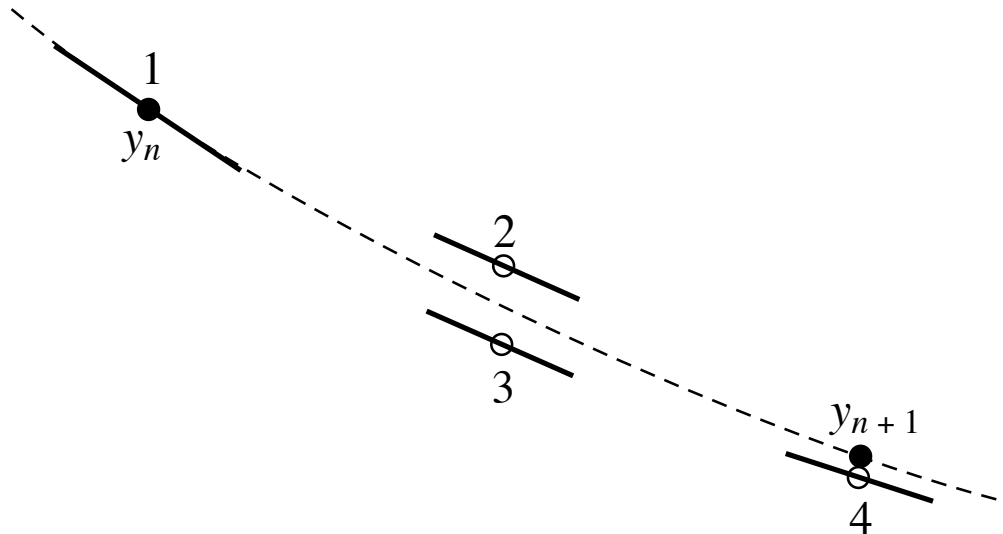
# Metodo del punto medio

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



# 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

# Metodo Runge-Kutta del 4° ordine (RK4)

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

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 4 diverse valutazioni della derivata  $y'=f(x,y)$

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

Con:

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

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

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

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

# Metodo Runge-Kutta del 4° ordine (RK4)

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

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

- $k_1 = f(x_n, y_n)$  ← è la derivata utilizzata nel metodo di Eulero
- $k_2 = f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + h\frac{k_1}{2}\right)$  ← è la derivata utilizzata nel metodo del punto medio esplicito
- $k_3 = f\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + h\frac{k_2}{2}\right)$  ← è la derivata calcolata nel punto medio utilizzando il metodo del punto medio per stimarla
- $k_4 = f(x_n + h, y_n + hk_3)$  ← è la derivata nel punto di arrivo utilizzando la seconda stima della derivata nel punto medio



# Metodo Runge-Kutta del 4° ordine (RK4)

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

- 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.:  $A=1/3$ ,  $B=4/3$ ,  $C=1/3$ )

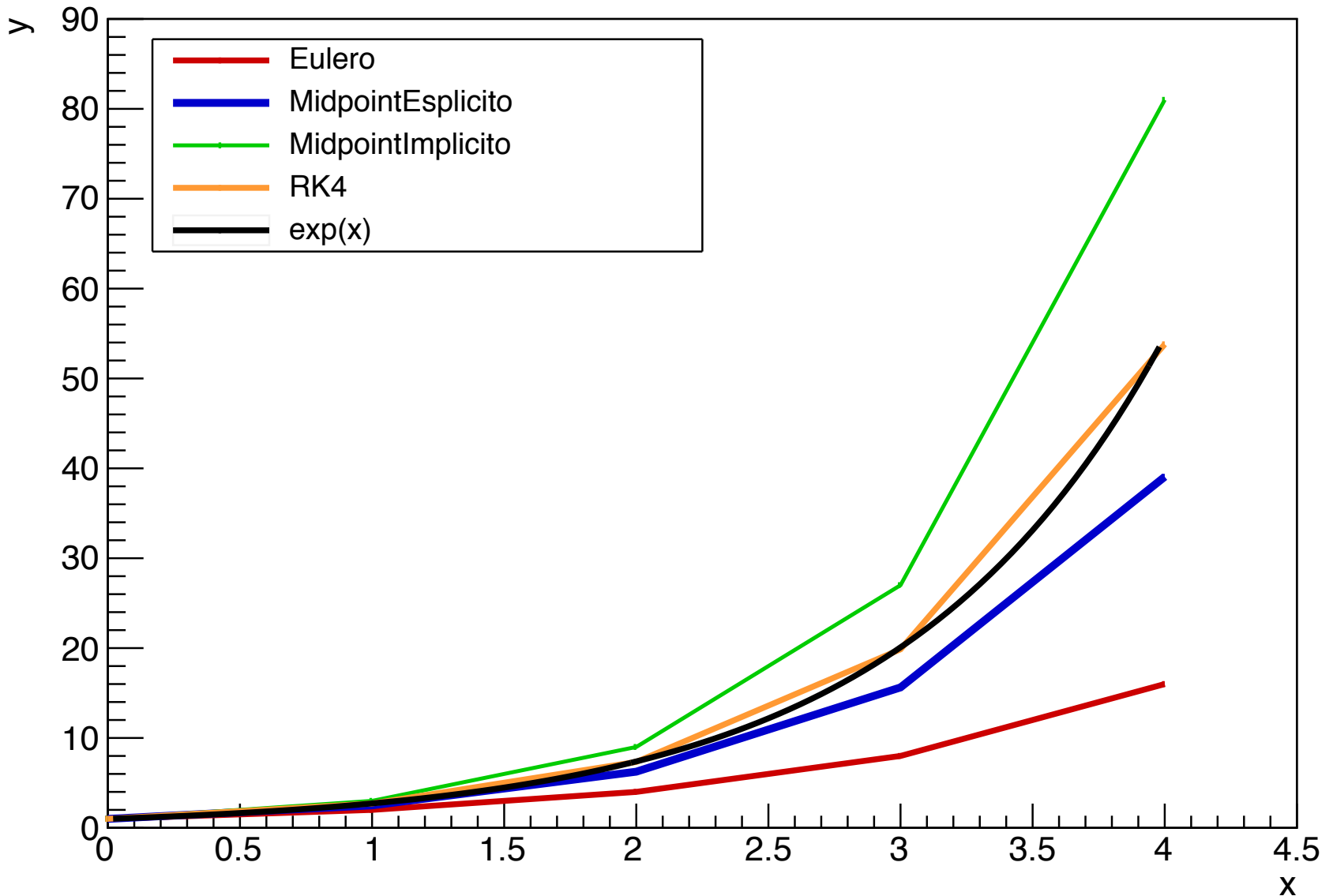
- l'errore locale è di ordine

$$O(h^5)$$

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

$$O(h^4)$$

# Metodo Runge-Kutta del 4° ordine (RK4)



# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

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

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

Con:

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

$$k_2 = f(x_n + c_2 h, y_n + h(a_{21} k_1))$$

$$k_3 = f(x_n + c_3 h, y_n + h(a_{31} k_1 + a_{32} k_2))$$

⋮

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

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

Il valori della matrice  $[a_{ij}]$ ,  
dei pesi  $b_i$  e dei nodi  $c_i$ , sono  
spesso “tabulati” sotto  
forma di *Butcher tableau*



$0$				
$c_2$	$a_{21}$			
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$		
$\vdots$	$\vdots$		$\ddots$	
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1} \quad b_s$

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

Il metodo è consistente (\*) se:

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

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

(\* la derivata numerica approssima quella analitica)

0				
$c_2$	$a_{21}$			
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$		
$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\ddots$	
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1} \quad b_s$

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

0				
$c_2$	$a_{21}$			
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$		
$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$		
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1} \quad b_s$



**RK4**

0				
1/2	1/2			
1/2	0	1/2		
1	0	0	1	
	1/6	1/3	1/3	1/6

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

0					
$c_2$	$a_{21}$				
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$			
$\vdots$	$\vdots$		$\ddots$		
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$	
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1}$	$b_s$



Eulero

0	
	1

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

0				
$c_2$	$a_{21}$			
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$		
$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$		
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1} \quad b_s$



Punto medio esplicito

0	
1/2	1/2
	0 1



# Metodi Runge-Kutta

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

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

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

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

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



$c_1$	$a_{11}$	$a_{12}$	$\dots$	$a_{1s}$
$c_2$	$a_{21}$	$a_{22}$	$\dots$	$a_{2s}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\dots$	$a_{ss}$
	$b_1$	$b_2$	$\dots$	$b_s$

# Metodi Runge-Kutta espliciti

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

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

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

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* ( $x_0$  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

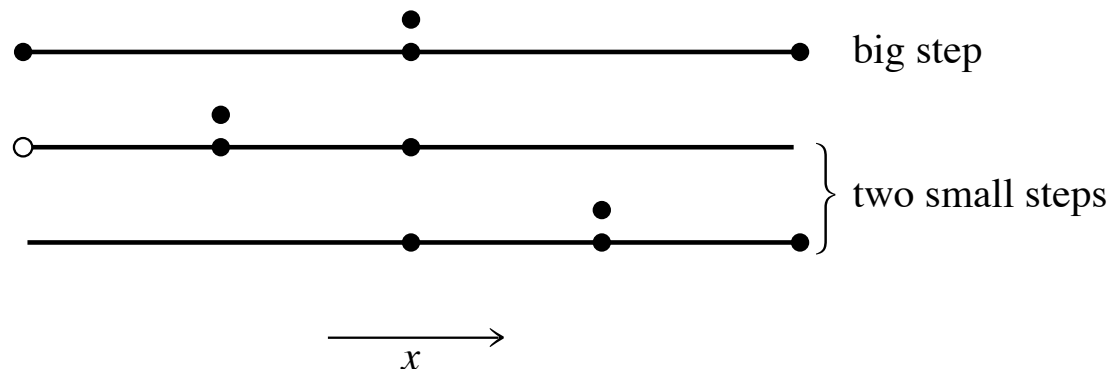
Tipicamente, in un metodo di ordine  $N$ , con LET proporzionale a  $N+1$ , e step size  $h$ , si utilizza anche un secondo metodo, o di ordine più alto o con step size ridotta, e la stima dell'accuratezza viene fornita dalla *discrepanza* fra i due risultati

# RK4 + step doubling

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

La tecnica più “immediata” è quella della duplicazione dello step (i.e. step doubling), Ogni step viene fatto due 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  $f(x,y)$ ?

## RK4 + step doubling

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

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. \*2) 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

→ 11 valutazioni

Questo è da confrontare con le 8 valutazioni complessive dei due step  $h$  (l'accuratezza guadagnata deve essere almeno quella con step size dimezzata!)

→ 11 rispetto a 8 valutazioni

## RK4 + step doubling

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

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  $h$ ;
- $\phi$  è di ordine di grandezza  $(1/5!) * y^{(5)}(x)$ ;
- la seconda forma ha 2 volte  $h^5$  perchè vengono fatti 2 step;

## RK4 + step doubling

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

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

## RK4 + step doubling

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

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

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 è un metodo al quint'ordine (i.e. errore *locale* di ordine  $h^6$ ), ma di cui non abbiamo controllo sull'errore



## RK<sub>n</sub> + RK<sub>n-1</sub>

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

$$y(x_0) = y_0$$

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

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

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

Extended Butcher tableau

0				
$c_2$	$a_{21}$			
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$		
$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$		
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1}$
	$b_1^*$	$b_2^*$	$\cdots$	$b_{s-1}^*$

## RK<sub>n</sub> + RK<sub>n-1</sub>

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

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

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

Extended Butcher tableau

0					
$c_2$	$a_{21}$				
$c_3$	$a_{31}$	$a_{32}$			
$\vdots$	$\vdots$		$\ddots$		
$c_s$	$a_{s1}$	$a_{s2}$	$\cdots$	$a_{s,s-1}$	
	$b_1$	$b_2$	$\cdots$	$b_{s-1}$	$b_s$
	$b_1^*$	$b_2^*$	$\cdots$	$b_{s-1}^*$	$b_s^*$

Il valore di  $s$  indica quanti “stadi” ha un metodo e, *tipicamente* (ma non è una regola!):

- un metodo con  $s$  stadi è di ordine  $s$

- ogni stadio “non utilizzato” (i.e.  $b_i=0$ ) fa scendere l’ordine di 1 (questo, ad esempio **NON** è vero per il metodo del midpoint)

## RK<sub>n</sub> + RK<sub>n-1</sub>

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

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

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 ordine 4 e uno con ordine 5

	0					
	1/4	1/4				
	3/8	3/32	9/32			
	12/13	1932/2197	-7200/2197	7296/2197		
	1	439/216	-8	3680/513	-845/4104	
	1/2	-8/27	2	-3544/2565	1859/4104	-11/40
ordine 5		16/135	0	6656/12825	28561/56430	-9/50
ordine 4		25/216	0	1408/2565	2197/4104	-1/5
						0

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

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

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

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)

ordine 2



ordine 1



0	
1	1
<hr/>	
	1/2 1/2
	1 0

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

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

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

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

0						
1/5	1/5					
3/10	3/40	9/40				
3/5	3/10	-9/10	6/5			
1	-11/54	5/2	-70/27	35/27		
7/8	1631/55296	175/512	575/13824	44275/110592	253/4096	
ordine 4	←	37/378	0	250/621	125/594	0
ordine 5	←	2825/27648	0	18575/48384	13525/55296	277/14336
						1/4