



## Consegna 5 relazioni (una per coppia) :

Possibilmente (verrà premiata la puntualità; comunque prima dell'esame orale) :

- le *prime 2* entro il 9 novembre 2009;
- le *seconde 3* entro il 14 dicembre 2009 .

**N.B. : l'esame finale (colloquio orale sulle relazioni) è comunque individuale !**

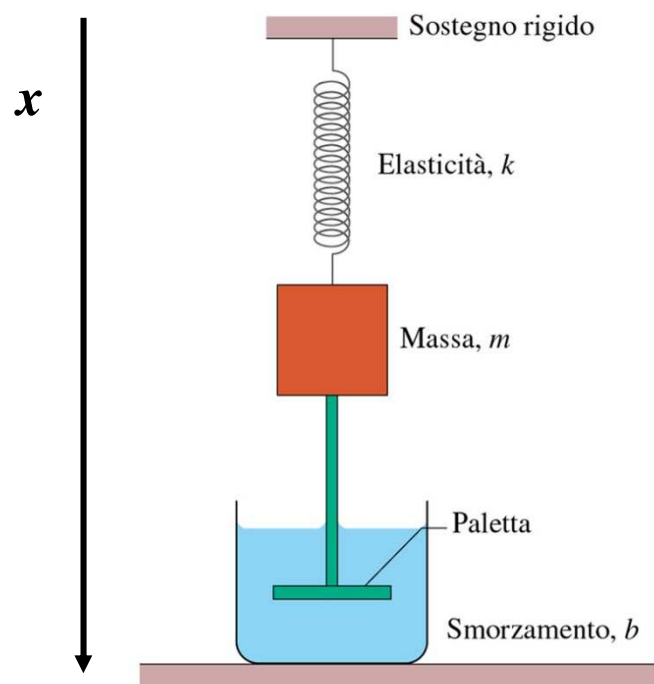
# *Metodi Computazionali della Fisica*



Equazioni differenziali ordinarie  
(Ordinary Differential Equations, ODE)

# Problema da risolvere

Molte leggi fisiche sono formulate in termini di **equazioni differenziali**, es. **oscillatore armonico smorzato**:



$$ma = -kx - bv, \quad v = \frac{dx}{dt}, \quad a = \frac{d^2x}{dt^2} \Rightarrow$$
$$\Rightarrow m \frac{d^2x}{dt^2} + b \frac{dx}{dt} + kx = 0$$

# *Problema da risolvere*

---

- Risolvere **numericamente** equazioni differenziali è una delle operazioni più frequenti quando si vuol descrivere sistemi fisici mediante **modelli**
- La forma più generale di un'equazione differenziale ordinaria (**ODE**) è un'insieme di  $M$  equazioni **al prim'ordine**, accoppiate:

$$\frac{d\vec{y}}{dx} = \vec{f}(x, \vec{y})$$

## *Problema da risolvere*

Nell'equazione 
$$\frac{d\vec{y}}{dx} = \vec{f}(x, \vec{y}) \quad (1)$$

$x$  è la variabile **indipendente**,  $\vec{y}$  è un'insieme di  $M$  variabili **dipendenti** e  $\vec{f}$  è in generale un vettore di  $M$  componenti

**N.B.** equazioni differenziali di ordine **superiore** possono essere espresse nella forma (1) introducendo opportune **funzioni ausiliarie**

# Problema da risolvere

**Esempio:** moto in **1D** di una particella di massa  $m$ , sottoposta ad un campo di forza  $F(x)$  (equazione differenziale al **second'ordine**):

$$ma = m \frac{d^2 x}{dt^2} = F(x) \quad (2)$$

definendo il **momento** (o **quantità di moto**, funzione ausiliaria):

$$p(t) = mv = m \frac{dx}{dt}$$

## *Problema da risolvere*

---

allora la (2) è equivalente all'insieme delle 2 equazioni differenziali al **prim'**ordine (**ODE**) (equazioni di Hamilton) accoppiate:

$$\frac{dx}{dt} = \frac{p}{m} \qquad \frac{dp}{dt} = F(x)$$

che sono proprio nella forma (1); allora è **sufficiente** considerare in dettaglio solo i metodi che si applicano alle equazioni differenziali al **primo** ordine (**ODE**)

# Problema da risolvere

Per semplicità (la generalizzazione non è difficile)  
consideriamo solo il caso particolare in cui ci sia una  
**singola** variabile dipendente  $y(x)$  :

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y) \quad (3)$$

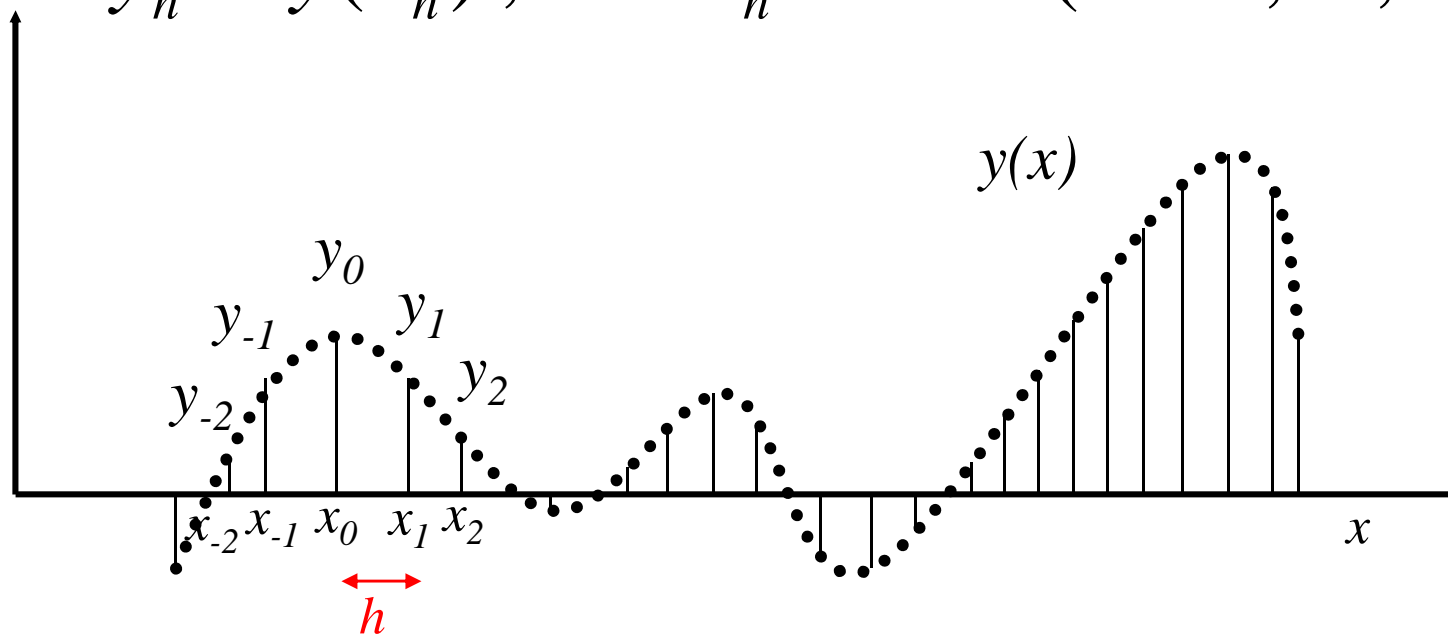
**Obiettivo:** trovare  $y(x)$ , che soddisfa la (3), dato il valore di  $y$  in qualche punto iniziale, ad esempio  $y(x=0)=y_0$  ;  
questo è, ad esempio, il caso quando sono dati la **posizione** ed il **momento iniziale** di una particella e si vuole trovare il moto negli istanti successivi usando le equazioni di Hamilton scritte precedentemente.



# Derivazione numerica

Supponiamo di voler calcolare la **derivata prima** di una data funzione  $y(x)$  per  $x=x_0=0$  (la generalizzazione ad un punto qualsiasi è banale),  $y'(x)$ , supponendo di conoscere  $y$  su di una **griglia equispaziata** di valori di  $x$ :

$$y_n = y(x_n), \quad x_n = nh \quad (n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots)$$



# Derivazione numerica

L'**obiettivo** è quello di calcolare un valore **approssimato** di  $y'(0)$  in termini dei valori  $\{y_n\}$ ; cominciamo con usare la **serie di Taylor** per espandere  $y$  vicino a  $x=0$ :

$$y(x) = y_0 + x y' + \frac{x^2}{2!} y'' + \frac{x^3}{3!} y''' + \dots$$

dove tutte le derivate sono calcolate per  $x=0$ ; è facile verificare che:

$$y_{\pm 1} \equiv y(x = \pm h) = y_0 \pm h y' + \frac{h^2}{2} y'' \pm \frac{h^3}{6} y''' + \mathcal{O}(h^4) \quad (1)$$

$$y_{\pm 2} \equiv y(x = \pm 2h) = y_0 \pm 2h y' + 2h^2 y'' \pm \frac{4h^3}{3} y''' + \mathcal{O}(h^4) \quad (2)$$

# Derivazione numerica

sottraendo  $y_{-1}$  da  $y_1$  si ha:

$$y' = \frac{y_1 - y_{-1}}{2h} - \frac{h^2}{6} y''' + \mathcal{O}(h^4)$$

e quindi si ottiene l'approssimazione “a 3 punti”:

$$y' \approx \frac{y_1 - y_{-1}}{2h} \quad (3)$$

la (3) sarebbe **esatta** se  $y$  fosse un polinomio di **secondo grado** nell'intervallo  $[-h, h]$ , poichè allora la derivata terza e quelle di ordine più alto sarebbero nulle, quindi la (3) assume che sia **valida** un'interpolazione polinomiale **quadratica** nei 3 punti  $x = -h, 0, h$  (ovviamente l'accuratezza dell'approssimazione (3) aumenta col **diminuire** del “passo”  $h$ ).

# Derivazione numerica

**N.B.** la (3) (“**simmetrica**” o “**centrale**”) è **più accurata**, di un ordine in  $h$ , rispetto alle formule alternative “**forward difference**” (differenza “in avanti”) o “**backward difference**” (differenza “all’indietro”):

$$y' = \frac{y_1 - y_0}{h} + \mathcal{O}(h)$$

$$y' = \frac{y_0 - y_{-1}}{h} + \mathcal{O}(h)$$

queste formule “**a 2 punti**” sono basate sull’assunzione che  $y$  sia ben approssimata da una funzione **lineare** negli intervalli tra  $x=0$  e  $x=h$  e tra  $x=-h$  e  $x=0$ , rispettivamente.

## Derivazione numerica

---

**Esempio**: consideriamo il problema di calcolare **numericamente**  $y'(x=1)$ , con  $y(x)=\sin(x)$  e  $x$  in radianti, usando le formule precedenti; ovviamente la soluzione **esatta** è  $\cos(1)=0.540302$

# Derivazione numerica

La seguente **tabella** riporta i risultati prodotti da un tale programma, per vari valori di  $h$  (usando variabili in **singola precisione** per mettere in evidenza l'errore numerico), confrontati con quelli ottenuti con le formule “a 2 punti”:

h	<b>symmetric</b>	<b>forward</b>	<b>backward</b>
	<b>3-point</b>	<b>2-point</b>	<b>2-point</b>
0.50000	0.022233	0.228254	-0.183789
0.20000	0.003595	0.087461	-0.080272
0.10000	0.000899	0.042938	-0.041139
0.05000	0.000225	0.021258	-0.020808
0.02000	0.000037	0.008453	-0.008380
0.01000	0.000010	0.004224	-0.004204
0.00500	0.000010	0.002108	-0.002088
0.00200	-0.000014	0.000820	-0.000848
0.00100	-0.000014	0.000403	-0.000431
0.00050	0.000105	0.000403	-0.000193
0.00020	-0.000163	-0.000014	-0.000312
0.00010	-0.000312	-0.000312	-0.000312
0.00005	0.000284	0.001476	-0.000908

# Derivazione numerica

Come si può osservare il risultato **migliora** al **diminuire** di  $h$ , ma solo **fino ad un certo punto**, dopodichè la situazione peggiora; questo è dovuto alla precisione limitata dell'aritmetica su computer (in **singola precisione** 6-7 cifre decimali) e al fatto che, quando si calcolano le differenze nei numeratori delle formule precedenti, queste sono soggette ad **errori di arrotondamento** grandi se  $h$  è piccolo e quindi  $y_1$  ed  $y_{-1}$  sono **quasi uguali** ;

ad **esempio** (con 6 cifre significative), se  $h=10^{-6}$  allora:

$$y_1 = \sin(1.000001) = 0.841472$$

$$y_{-1} = \sin(0.999999) = 0.841470$$

$$\Rightarrow y_1 - y_{-1} = 0.000002 \Rightarrow y' \approx 1.000000$$

che è una stima **pessima** ( $y'(\text{esatto})=0.540302$ ) !

# *Derivazione numerica*

Invece con **10** cifre significative (ad esempio in **doppia precisione**):

$$y_1 = 0.8414715251$$

$$y_{-1} = 0.8414704445$$

$$\Rightarrow y' \approx 0.540300$$

che è un'**ottima** stima ( $y'(\text{esatto})=0.540302$ ) !

**N.B.** la derivazione numerica è un processo intrinsecamente **instabile** (non esiste un limite ben definito per  $h \rightarrow 0$ ) e perciò deve essere usata con **attenzione** !



# Derivazione numerica

Formule per calcolare derivate di **ordine superiore** possono essere costruite utilizzando sempre opportune combinazioni della (1) e (2); ad esempio è facile vedere che:

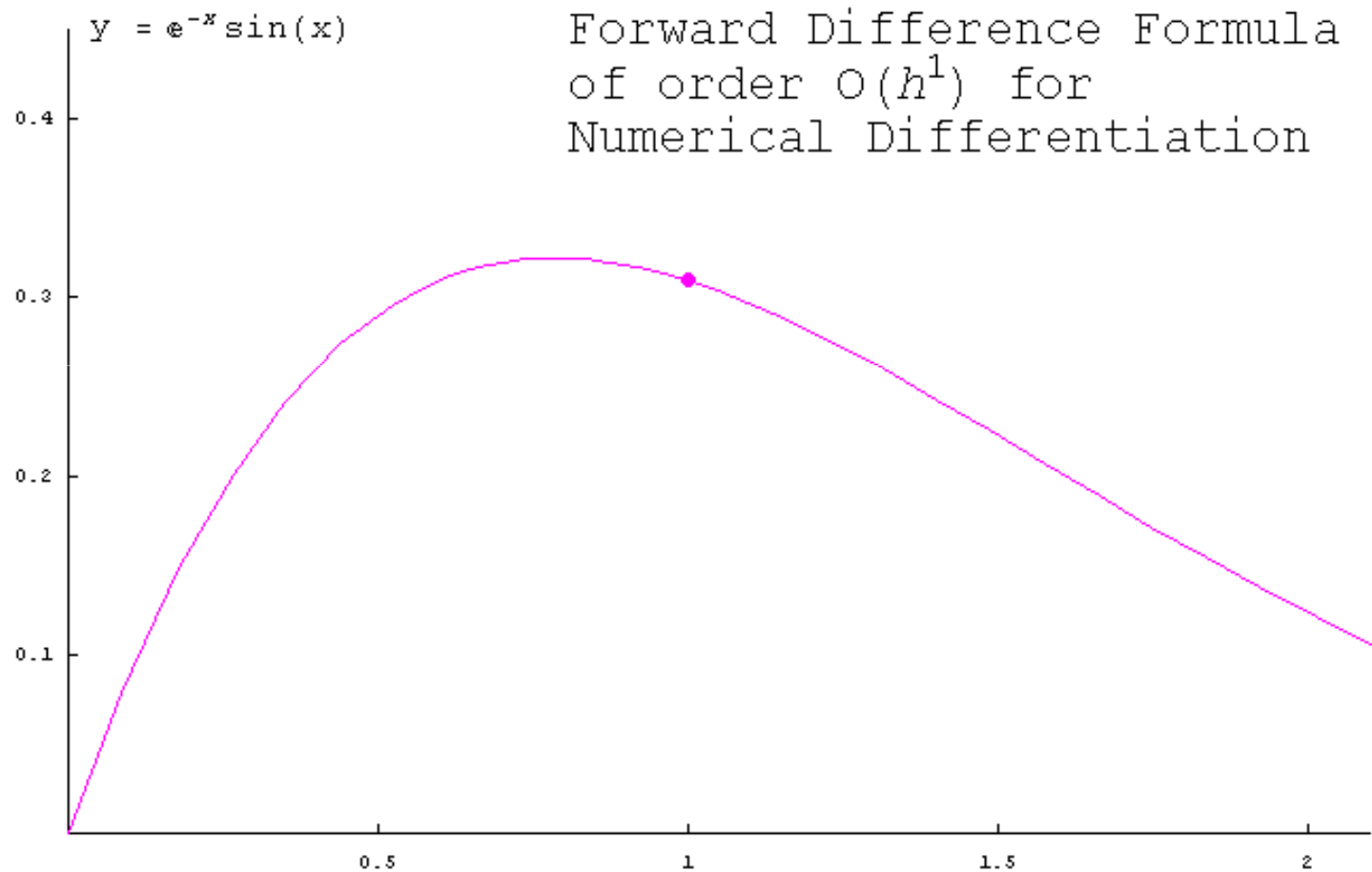
$$y_1 - 2y_0 + y_{-1} = h^2 y'' + \mathcal{O}(h^4)$$

allora un'approssimazione di ordine  $\mathcal{O}(h^2)$  per la derivata **seconda** è:

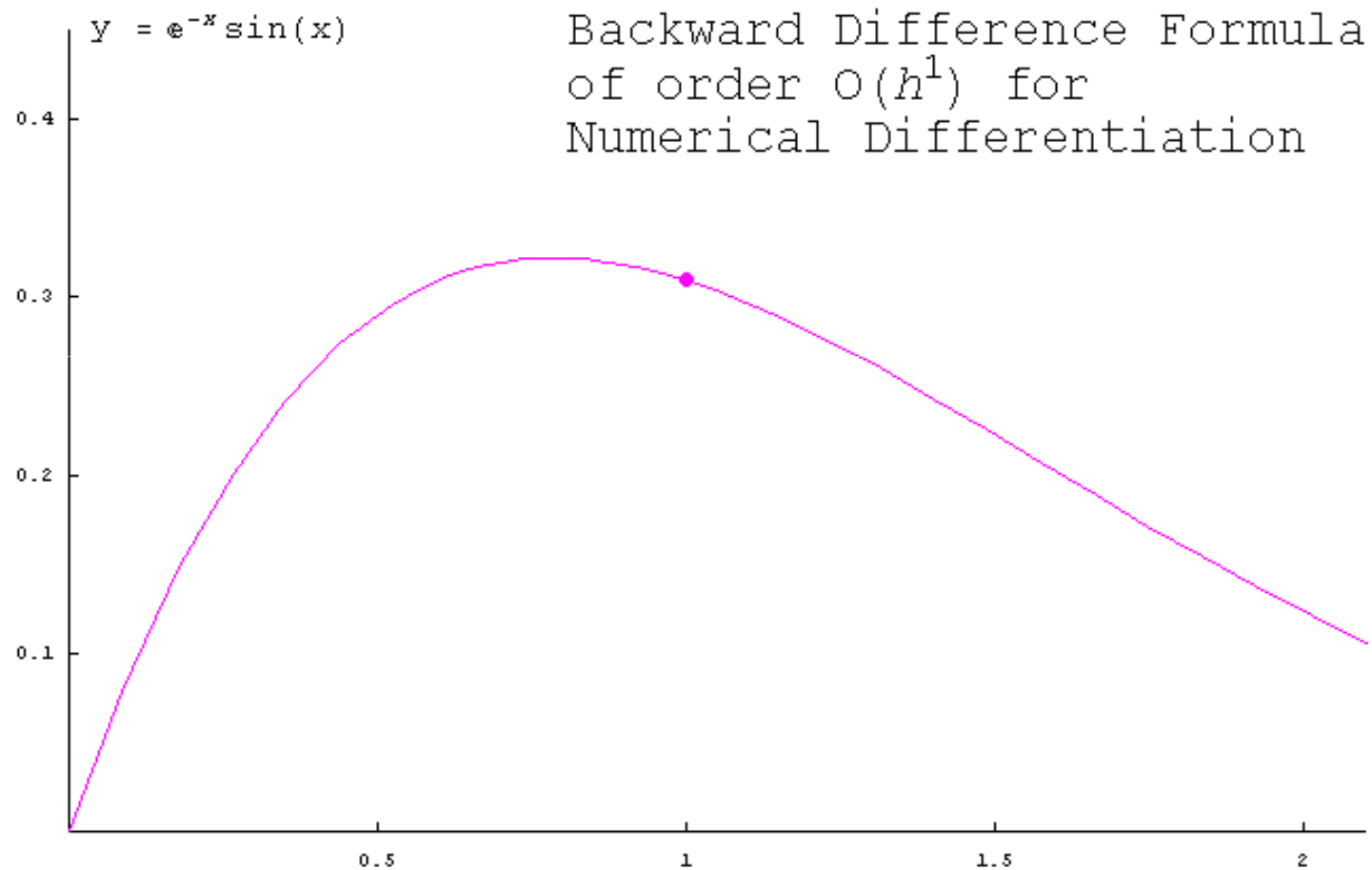
$$y'' \approx \frac{y_1 - 2y_0 + y_{-1}}{h^2}$$

e analogamente per derivate di ordine **superiore**.

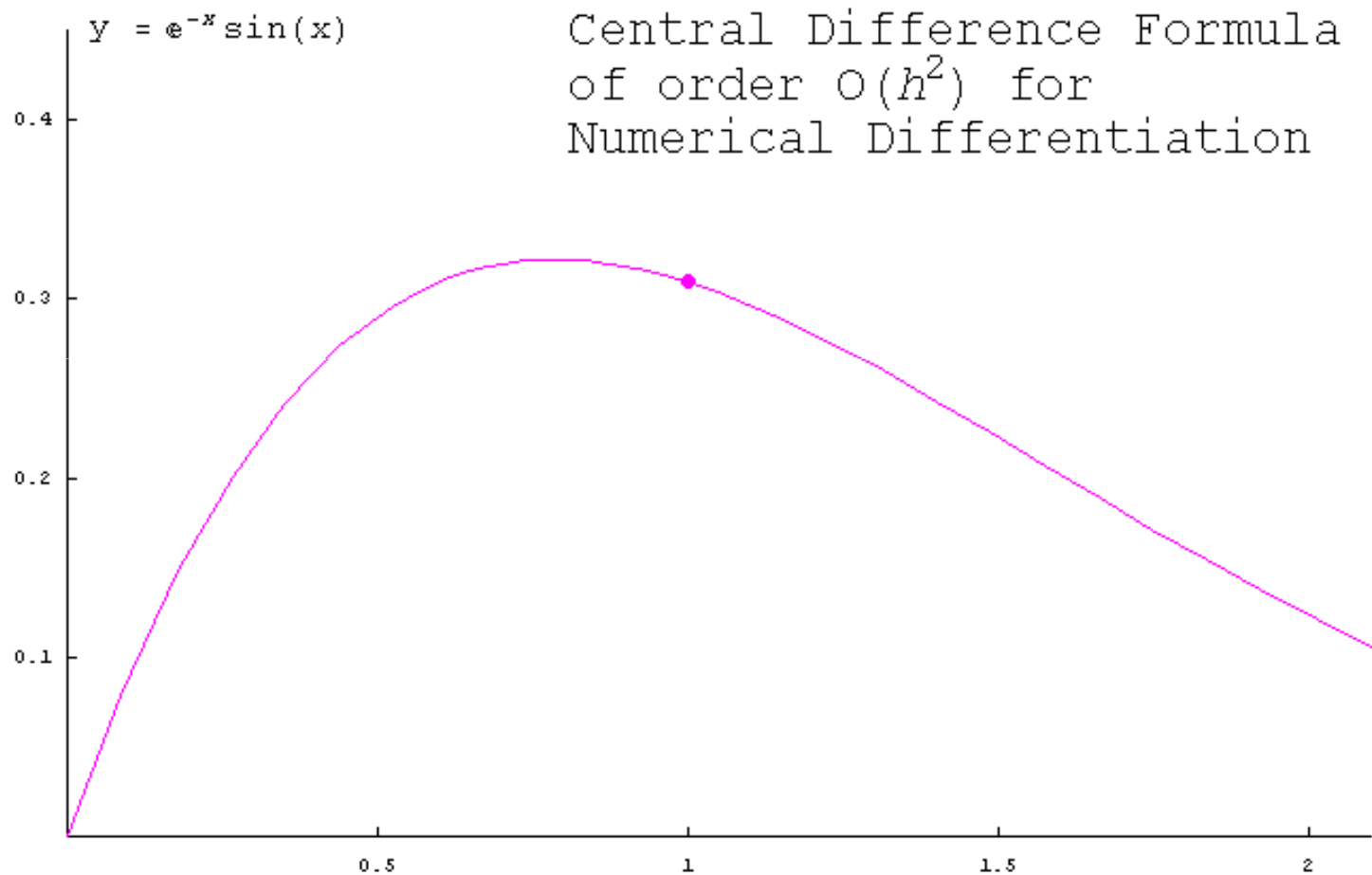
# *Derivazione numerica*



# *Derivazione numerica*



# *Derivazione numerica*



# *Problema da risolvere*

Torniamo al nostro problema originale in cui, per semplicità (la generalizzazione non è difficile), consideriamo solo il caso particolare in cui ci sia una **singola** variabile dipendente  $y(x)$  :

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y) \quad (3)$$

**Obiettivo:** trovare  $y(x)$ , che soddisfa la (3), dato il valore di  $y$  in qualche punto iniziale, ad esempio  $y(x=0)=y_0$  ;

# Metodo di Eulero

---

rappresenta uno degli algoritmi **più semplici** per trovare la soluzione dell'ODE:

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y)$$

con la condizione iniziale  $y(x=0)=y_0$

Se vogliamo trovare il valore di  $y$  per un particolare valore di  $x$ , ad esempio  $x=1$ , allora la **strategia generale** è la seguente:

# Metodo di Eulero


- **suddividere** l'intervallo  $[0, 1]$  in un numero (grande)  $N$  di **sottointervalli** equispaziati di lunghezza  $h=1/N$
- sviluppare una **formula ricorsiva** che stabilisca una relazione tra  $y_n$  e  $\{y_{n-1}, y_{n-2}, \dots\}$ , essendo  $y_n$  l'approssimazione per  $y(x_n=nh)$

La formula ricorsiva consentirà allora **un'integrazione** “**passo-dopo-passo**” dell'ODE da  $x=0$  a  $x=1$ ; in particolare si considera l'ODE:

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y) \quad (3)$$

# Metodo di Eulero

nel generico punto  $x_n$ , sostituendo la derivata  $dy/dx$  con l'approssimazione alle differenze finite “**in avanti**” (“forward difference approximation”)  $(y_{n+1}-y_n)/h$ , allora la (3) diventa:

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


errore

dalla quale si ricava subito la **formula ricorsiva**:

$$y_{n+1} = y_n + h f(x_n, y_n) + \vartheta(h^2)$$



# Metodo di Eulero

**N.B. l'errore locale** (nel singolo passo da  $y_n$  a  $y_{n+1}$ ) è  $\theta(h^2)$ , ma **l'errore globale** (per ottenere  $y(1)$  compiendo  $N$  passi per integrare da  $x=0$  a  $x=1$ ) è  $N\theta(h^2)=\theta(h)$ , cioè l'errore diminuisce solo **linearmente** al diminuire di  $h$ : per dimezzare l'errore nel risultato finale  $y(1)$  è necessario usare  $h'=h/2$  e  $N'=2N$ ; notare che ad ogni passo il **costo numerico** è essenzialmente un **singolo calcolo** di  $f$ .

**Esempio:** 
$$\frac{dy}{dx} = -xy \quad y(0) = 1 \quad (4)$$

in questo caso esiste la soluzione **analitica**:  $y = e^{-x^2/2}$

# Metodo di Eulero

La seguente **tabella** riporta gli **errori** relativi a

$y(1)=e^{-1/2}=0.606531$  e  $y(3)=e^{-9/2}=0.011109$ , per vari valori di  $h$ :

h	y(1)	y(3)
0.500	-0.143469	0.011109
0.200	-0.046330	0.006519
0.100	-0.021625	0.003318
0.050	-0.010453	0.001665
0.020	-0.004098	0.000666
0.010	-0.002035	0.000333
0.005	-0.001014	0.000167

come previsto l'**errore** diminuisce **linearmente** diminuendo  $h$ , tuttavia **l'errore relativo** (=errore diviso per il valore di  $y$ ) **aumenta** con  $x$ , poiché, a parità di  $h$ , **aumenta** il numero di passi  $N$  e, inoltre,  $y$  diventa **più piccolo**

N.B. una “**misura**” dell'errore relativo dell'algoritmo si può ottenere usando il valore **finale** di  $y$  come condizione **iniziale** e integrando “all'indietro” (“backward”) dal valore finale di  $x$  al punto iniziale: la **discrepanza** tra il valore risultante di  $y$  e quello iniziale originale dà una stima dell'errore.

# Metodo di Eulero

---

Il metodo di Eulero in generale non è soddisfacente a causa della sua **bassa accuratezza**.

In linea di principio si può ridurre  $h$  se  $x$  aumenta, però in questo modo si **perde** rapidamente in efficienza.

**Esempio:** 
$$\frac{dy}{dt} = 1 - t \sqrt[3]{y} \quad y(0) = 1$$

per  $t$  tra 0 e 5, cambiando il numero  $N$  di sottointervalli, cioè il valore di  $h$

# Metodo di Eulero

