

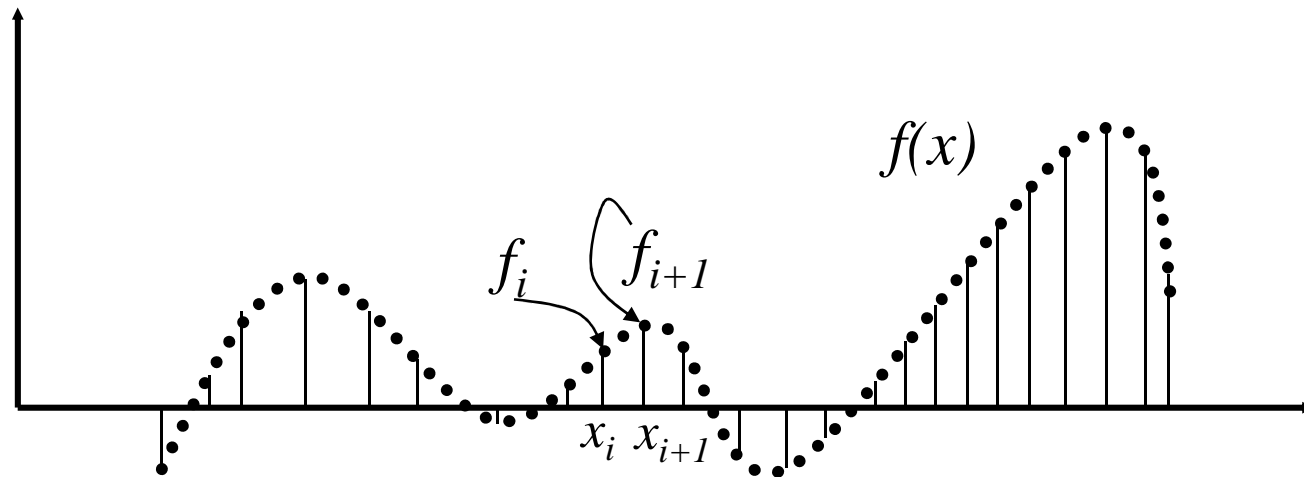
# *Metodi Computazionali della Fisica*



## Interpolazione

# *Problema da risolvere*

- Data una lista di punti  $[x_i, f_i]$ ,  $i=1, \dots, n$ , stimare  $f(x)$  per valori arbitrari di  $x$  ;
- graficamente: disegnare una curva regolare attraverso i vari punti.



# *Interpolazione & Curve-fitting*



Spesso si hanno a disposizione insiemi di dati provenienti da misure sperimentali.

- Tipicamente, si vede che i dati di (output) **variano ...**
- ...al variare dei **parametri di controllo (input)**.
- Esempi:
  - variazione della pressione con la profondità
  - variazione temporale della velocità del vento
  - variazione spaziale della temperatura

Metodo scientifico: i dati identificano una relazione da trovare.

Processo noto come **curve fitting**

# Interpolazione & Curve-fitting

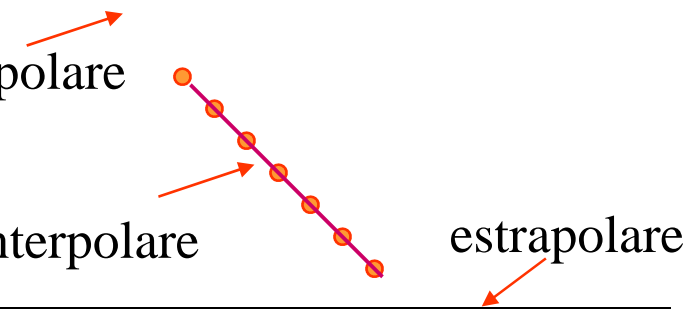
Dato un'insieme di dati di  $n+1$  punti  $(x_i, y_i)$  identificare una funzione  $f(x)$  (la **curva**), che sia in qualche (ben-definito) modo il **best fit** dei dati

Utilizzato per:

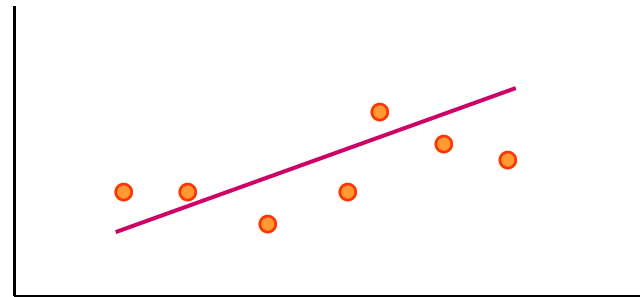
- Identificare una **relazione** sottesa (modello/predizione)
- **Interpolazione** (riempimento dei vuoti )
- **Estrapolazione** (predizione al di fuori del range dei dati)

# Interpolazione Vs Regressione

Seconda della qualità dei dati si possono usare diversi approcci.



Alta confidenza e bassa dispersione nei dati:  
c'è una relazione **polinomiale**  
Si vuole trovare un'espressione



Non si sa quale sia la relazione giusta  
Chiara dispersione dei dati  
Si vuole trovare un'espressione

# Interpolazione

Consideriamo il caso in cui non vi siano errori nei dati.

Ma quindi  $y_i = f(x_i)$  negli  $n+1$  punti  $x_0, x_1, \dots, x_i, \dots, x_n$  ordinati ( $x_j > x_{j-1}$ ) e spesso (ma non sempre) equispaziati.

In generale, non si conosce la funzione  $f(x)$ .

Concettualmente, l'interpolazione consiste di due parti:

- Sviluppare una semplice funzione  $g(x)$  che
  - approssimi  $f(x)$
  - passi attraverso tutti i punti  $x_i$

# *Interpolazione*



nell'interpolazione è cruciale la selezione della funzione  $g(x)$ .

tipi di funzione che in genere si considerano:

- **Polinomi**
- Splines
- Funzioni trigonometriche (per  $f$  periodiche)
- Funzioni spettrali (Fourier)
- Funzioni razionali (Padè)

# Interpolazione polinomiale

consideri un insieme di  $n+1$  valori  $y_i=f(x_i)$  negli  $n+1$  punti  $x_0, x_1, \dots, x_i, \dots, x_n$  ordinati ( $x_j > x_{j-1}$ )

In generale, dati  $n+1$  punti, esiste un unico polinomio  $g_n(x)$  di ordine  $n$ :

$$g_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

che passa attraverso tutti gli  $n+1$  punti.



# *Interpolazione polinomiale*



Vi è una varietà di modi per esprimere lo stesso polinomio.

Qui consideriamo il caso dei:

*Polinomi interpolanti di Lagrange*

# *Interpolazione polinomiale*

---

**Esistenza** – esiste un polinomio che passa **esattamente** attraverso gli  $n+1$  punti ?

**SI.** Lo si dimostra costruendolo.

**Unicità** – Vi è più di un tale polinomio ?

**NO.** Lo si dimostra.

## Polinomio di Lagrange ( $n+1$ punti)

na di  $n+1$  termini, dove  
-esimo termine

Sia uguale a  $f(x_i)$ .

Sia uguale a zero in tutti  
gli altri punti assegnati  
radici del polinomio  $i$ -  
esimo).

Ogni  $i$ -esimo termine è  
polinomio di grado  $n$

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n L_i(x) f(x_i)$$

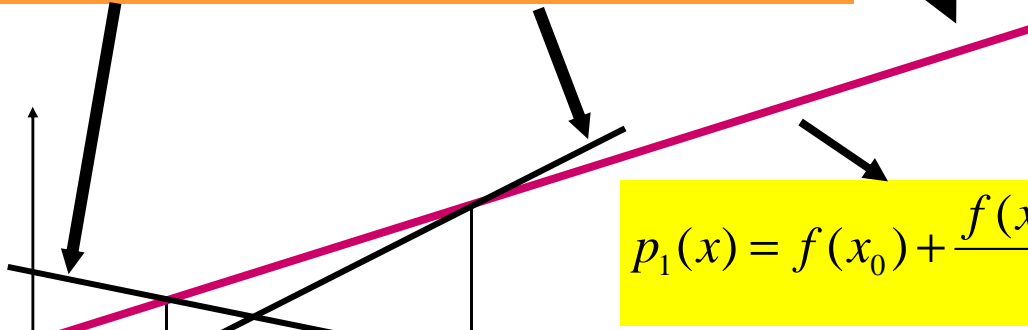
$$L_i(x) = \prod_{k=0, k \neq i}^n \frac{(x - x_k)}{(x_i - x_k)}$$

$$L_i(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

# Interpolazione lineare ( $n+1=2$ )

$n+1=2 \rightarrow$  2 polinomi di ordine  $n=1$  (2 rette)

$$p_1(x) = \sum_{i=0}^1 L_i(x) f(x_i)$$
$$= \frac{(x - x_1)}{(x_0 - x_1)} f(x_0) + \frac{(x - x_0)}{(x_1 - x_0)} f(x_1)$$



$$p_1(x) = f(x_0) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} (x - x_0)$$

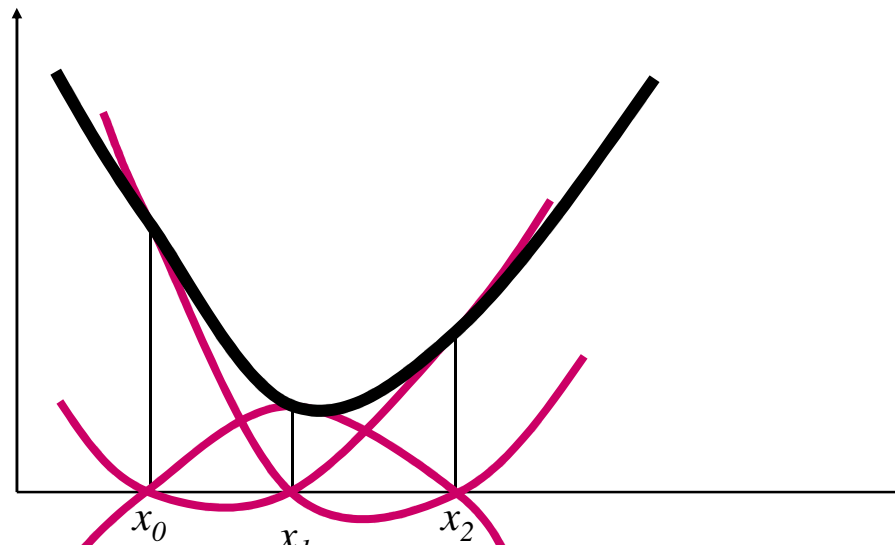
# *Polinomi di lagrange*

Approssimazione del secondo ordine  $n+1=3$

$\Rightarrow$  3 polinomi quadratici (parabole)

terza forma quadratica  
radici in  $x_0$  e  $x_1$  ed un  
valore uguale a quello  
della funzione data in  $x_2$ .

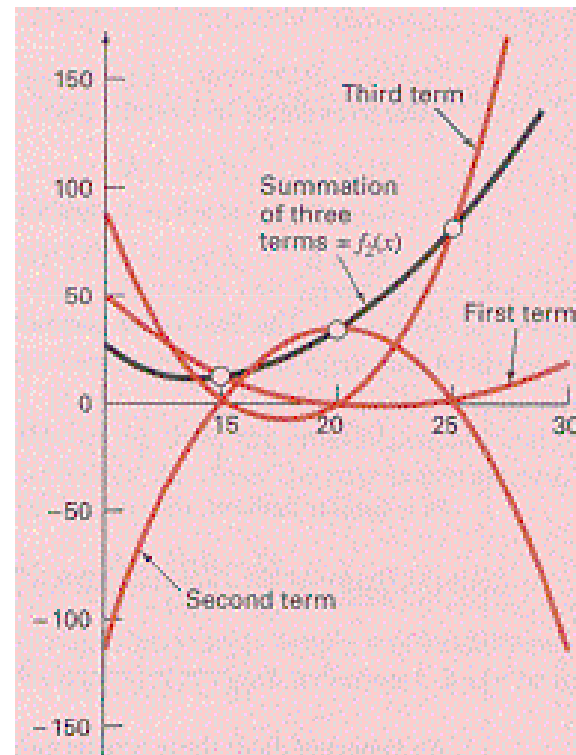
- $P(x_0) = 0$
- $P(x_1) = 0$
- $P(x_2) = f_2$



# *Polinomi di Lagrange*

La somma deve essere un unico polinomio del secondo ordine che passa attraverso tutti i punti assegnati.

Quale può essere un'implementazione efficiente di questo metodo?



# Polinomi di Lagrange

Esiste che per ogni insieme di  $n+1$  punti esiste un unico polinomio interpolante di ordine  $n$  definito dalla formula di Lagrange:

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n \left( \prod_{k=0, k \neq i}^n \frac{x - x_k}{x_i - x_k} \right) f(x_i)$$

$$n=0 \Rightarrow p_0(x) = f(x_0),$$

$$n=1 \Rightarrow p_1(x) = f(x_0) \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} + f(x_1) \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

esempi:

Scrivere un algoritmo che esprime direttamente tale formula

## Algoritmo di Neville (metodo recursivo)

parte dai polinomi di ordine zero  
valori  $y_i = f(x_i)$  ) e si costruisce una  
sequenza di interpolazioni *lineari* :

$S_{00}, S_{10}$  si costruisce il polinomio  
che passa da  $x_0$  e  $x_1$   
con la formula:

$$S_{11} = \frac{(x - x_0)S_{10} + (x_1 - x)S_{00}}{x_1 - x_0}$$

$$S_{00} = f(x_0)$$

$$S_{10} = f(x_1)$$

.....

$$S_{i0} = f(x_i)$$

.....

$$S_{n0} = f(x_n)$$



# Algoritmo di Neville

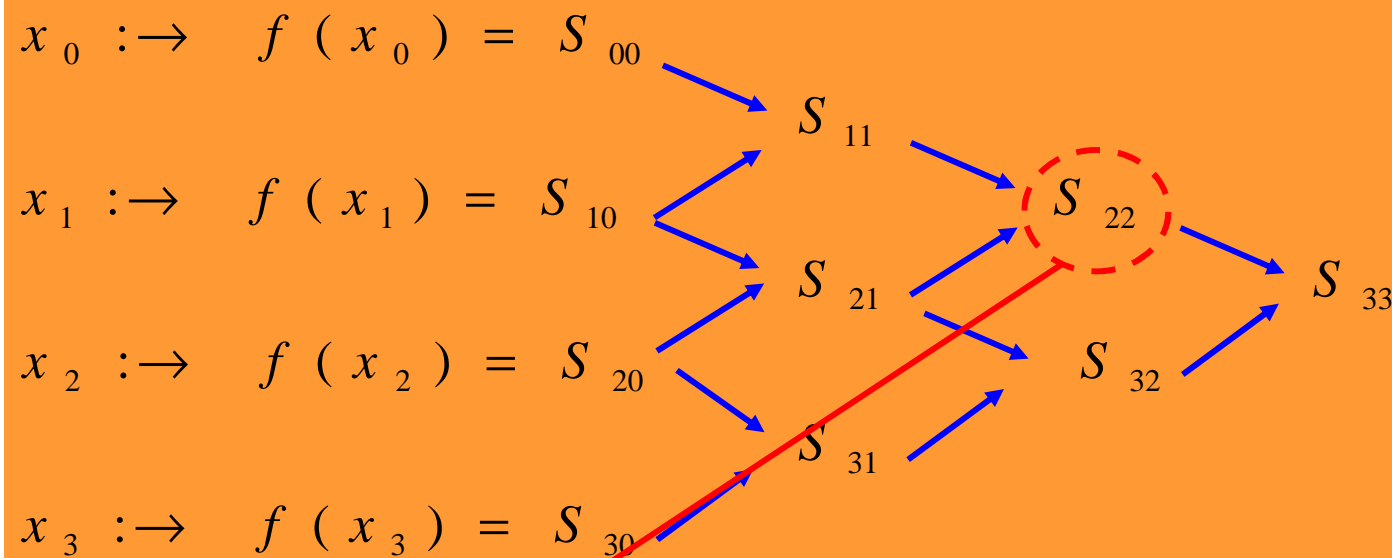
o stesso modo, dati  $S_{10}, S_{20}$  si ha il polinomio che passa da  $x_1$  e  $x_2$ :

$$S_{21} = \frac{(x - x_1)S_{20} + (x_2 - x)S_{10}}{x_2 - x_1}$$

ordine successivo, dati  $S_{11}, S_{21}$  si costruisce il polinomio che passa da  $x_0$  e  $x_2$  cioè:

$$S_{22} = \frac{(x - x_0)S_{21} + (x_2 - x)S_{11}}{x_2 - x_0}$$

# Algoritmo di Neville



ella  
rsiva  
3):

per esempio:

$$\frac{(x-x_0)S_{21} + (x_2-x)S_{11}}{(x_2-x_0)}$$

$$\frac{1}{(x-x_0)} \left[ (x-x_1) \left[ \left( \frac{x-x_2}{x_2-x_1} \right) f(x_1) + \left( \frac{x_2-x}{x_2-x_1} \right) f(x_2) \right] + (x-x_2) \left[ \left( \frac{x-x_0}{x_0-x_1} \right) f(x_1) + \left( \frac{x_1-x}{x_0-x_1} \right) f(x_0) \right] \right]$$

# Algoritmo di Neville (pseudocodice)

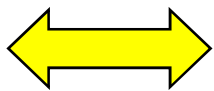
array  $(x_i)_{0:n}, (y_i)_{0:n}$   $\longrightarrow$  Valori assegnati (input)  
Arrays unidimensionali

array  $(S_{ij})_{0:n \times 0:n}$   $\longrightarrow$  Valori uscenti (output)  
Array bidimensionale

integer  $i, j, n$

for  $i=0$  to  $n$  do

$S_{i0} \leftarrow y_i$



$$S_{00} = f(x_0)$$

$$S_{10} = f(x_1)$$

.....

$$S_{i0} = f(x_i)$$

.....

$$S_{n0} = f(x_n)$$

for

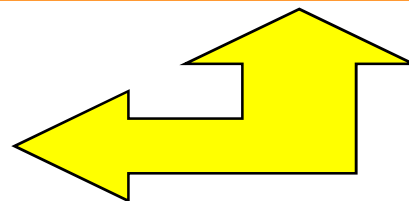
for  $j=1$  to  $n$  do

for  $i=j$  to  $n$  do

$$S_{ij} \leftarrow \frac{x - x_{i-j}}{x_i - x_{i-j}} S_{i,j-1} + \frac{x_i - x}{x_i - x_{i-j}} S_{i-1,j-1}$$

end for

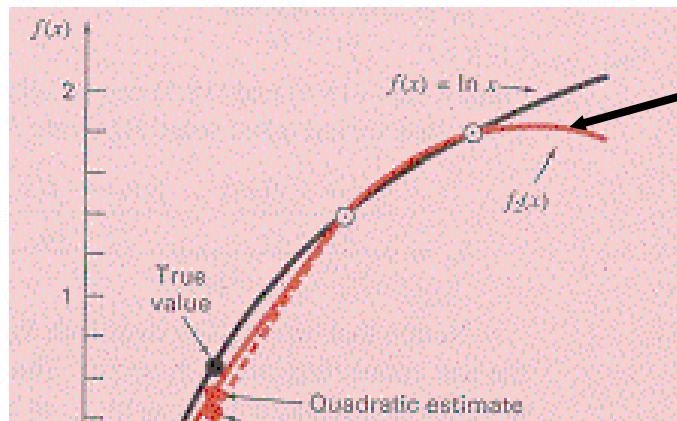
$$S_{22} = \frac{(x - x_0)S_{21} + (x_2 - x)S_{11}}{(x_2 - x_0)}$$



## Esempio: $\ln(x)$

Interpolazione di  $\ln(2)$  assegnati i valori  $\ln(1)$ ,  $\ln(4)$  e  $\ln(6)$

- Punti assegnati:  $\{(1,0), (4,1.3863), (6,1.79176)\}$
- Interpolazione lineare:  $0 + \{(1.3863-0)/(4-1)\}(x-1) = 0.4621(x-1)$
- Interpolazione quadratica:  $0.4621(x-1) + ((0.40546-1.3863)/2)(x-1)(x-4)$   
 $= 0.4621(x-1) - 0.49(x-1)(x-4)$



Notare la divergenza  
per valori esterni al range  
dei dati assegnati.

## *Esempio: $\ln(x)$*

---

L'interpolazione quadratica coglie un pò della curvatura.

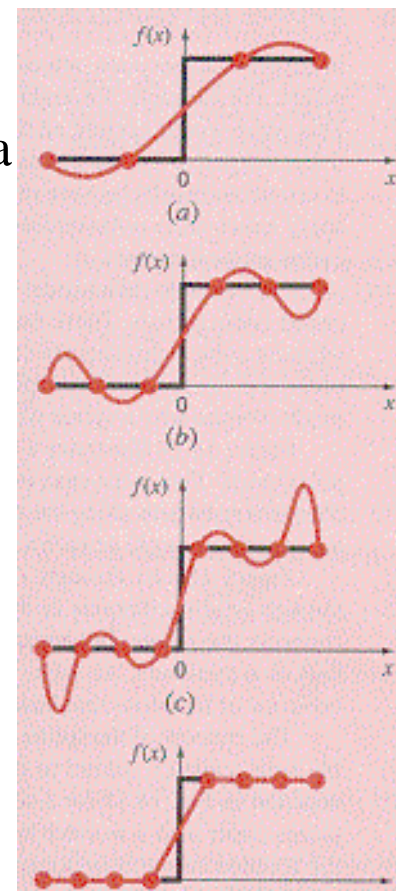
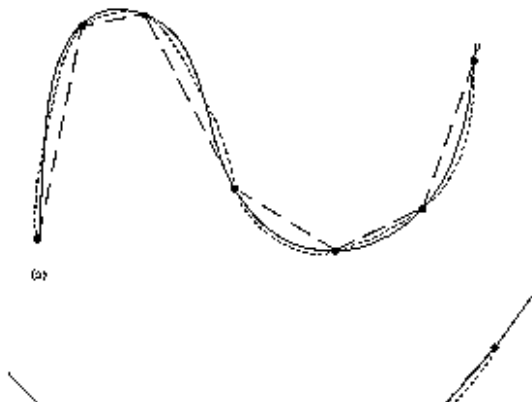
In qualche modo c'è un miglioramento dei risultati.

Non è sempre una buona idea aumentare l'ordine del polinomio.

# Problemi

E' sembre una buona idea usare polinomi di ordine via via superiore ?

Tendenza del polinomio a “oscillare”



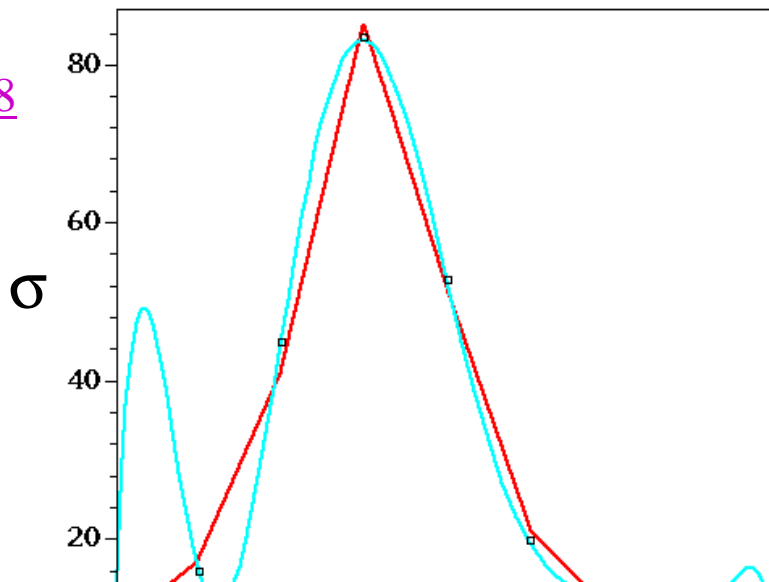
# Esempio

Dati da esperimento di scattering di neutroni ( 9 punti )

Interpolazione con polinomio di ordine 8

Curva teorica (campionata in 8 punti)

$$\begin{aligned} & 1155169514e-12*t^8 \\ & 076360564e-10*t^7 \\ & 3542968868e-7*t^6 \\ & 6631473745e-5*t^5 \\ & 6942546193e-3*t^4 \\ & 3955373764e-1*t^3 \\ & 093302933*t^2 \\ & .40713806*t \\ & 0.6 \end{aligned}$$



L'ordine elevato  
del polinomio  
comporta  
oscillazioni  
indesiderate.