



Struttura del Corso

Gli argomenti trattati nel corso saranno:

- Lezione Teoria 1 – Introduzione, presentazione del corso, codifica dell'informazione
- Lezione Teoria 2 – Rappresentazione dell'informazione in un computer
- Lezione Teoria 3 – Algebra booleana, introduzione e applicazioni nella programmazione
- Lezione Teoria 4 – Architettura dei calcolatori. HW, SW, Sistemi Operativi
- Lezione Teoria 5 – Algoritmi e strutture dati - Implementazione di algoritmi notevoli (ordinamento , ricerca, ecc)
- Lezione Programmazione - Matlab 1 – Introduzione, installazione, comandi di base, matrici
- Lezione Programmazione - Matlab 2 – Input/Output (I/O), strutture di controllo
- Lezione Programmazione - Matlab 3 – Funzioni, ciclo for
- **Lezione Programmazione - Matlab 4 – Grafici. Sistemi Lineari, Algebra lineare, Analisi matematica**
- Lezione Programmazione - Matlab 5 – Assegnazione esercitazione di gruppo n.1. Strutture dati avanzate.
- Lezione Programmazione - Matlab 6 – Funzioni nel dominio del tempo e della frequenza. Analisi ed elaborazione dei segnali. Assegnazione esercitazione di gruppo n.2
- Lezione Programmazione - Matlab 7 – Correzione esercitazioni di gruppo. Applicazioni ingegneristiche avanzate
- Lezione Programmazione - Matlab 8 – Ripasso e approfondimenti
- Esonero esame Programmazione Matlab

(3/12/25)



Introduzione

Grafici



Esercizio

Scrivere uno script Matlab che:

- esegua il grafico della funzione $f(x)=4x^2-2x+1$ in un intervallo $[a b]$ forniti in input in “runtime”
- Calcoli la derivata di $f(x)$ e ne esegua il grafico



Esercizio

Scrivere uno script Matlab che

- esegua il grafico della funzione $f(x)=c_0+c_1x+c_2x^2+\dots c_nx^n$ in un intervallo $[a\ b]$.
- Calcoli la derivata di $f(x)$ e ne esegua il grafico
- I coefficienti $[c_0\ c_1\dots c_n]$, $[a\ b]$ e il numero di punti k sono forniti in input al "runtime"



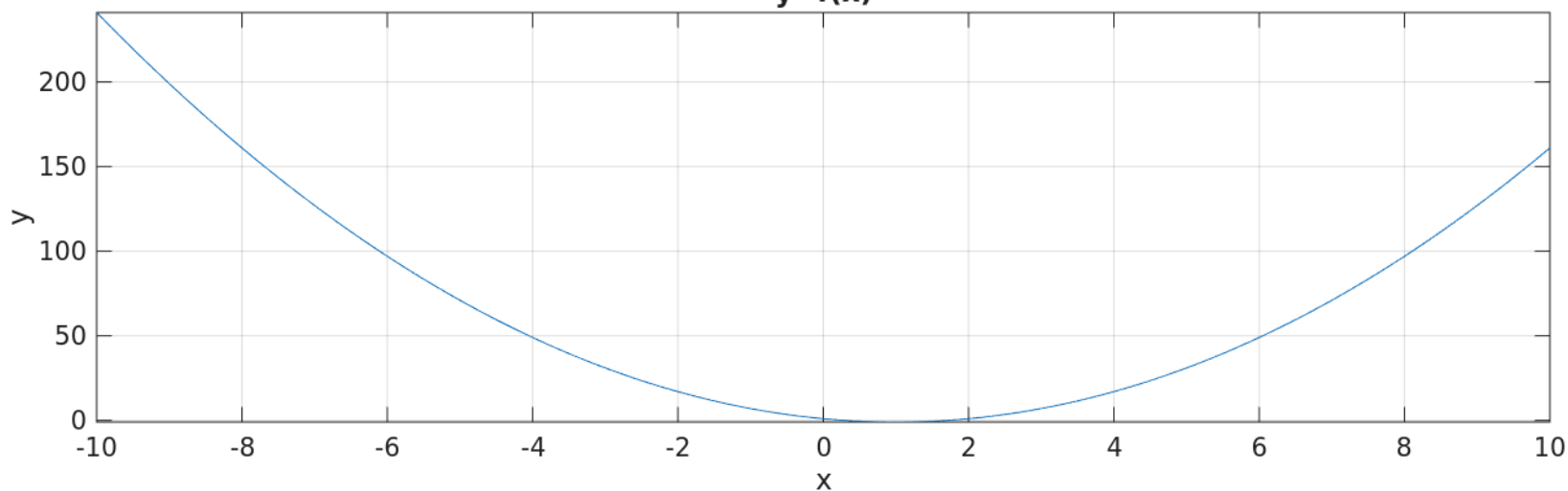
Esercizio

```
clear all
k=input ("inscrisci l'intervallo [a b]");
a = k(1);
b = k(2);
coeff=input ('inscrisci i coefficienti [a0 a1...an]');
n=length(coeff);
nPunti = input("inscrisci numero di punti"); % Define the number of points for the interval
passo=(b-a)/nPunti;
x=a:passo:b;
y = zeros(size(x)); % Initialize y to store computed values
espo = 0; % Initialize exponent variable
for u=1:n
    y=y+coeff(u).*x.^(u-1);
end
figure(1)
plot(x,y)
axis([a b min(y) max(y)])
grid on
title ("y=f(x)")
figure (2)
dy=(y(1:end-1)-y(2:end))/passo;
plot(x(1:end-1),dy)
axis([a b min(dy) max(dy)])
grid on
title ("y=f'(x)")
```

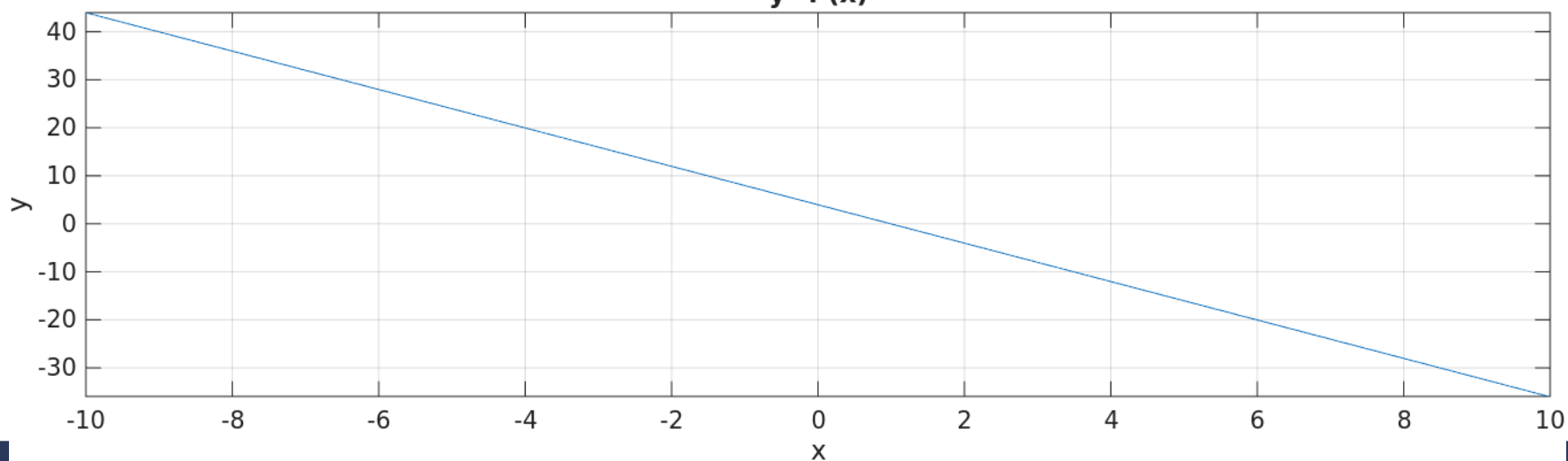


Esercizio

$y=f(x)$



$y=f'(x)$



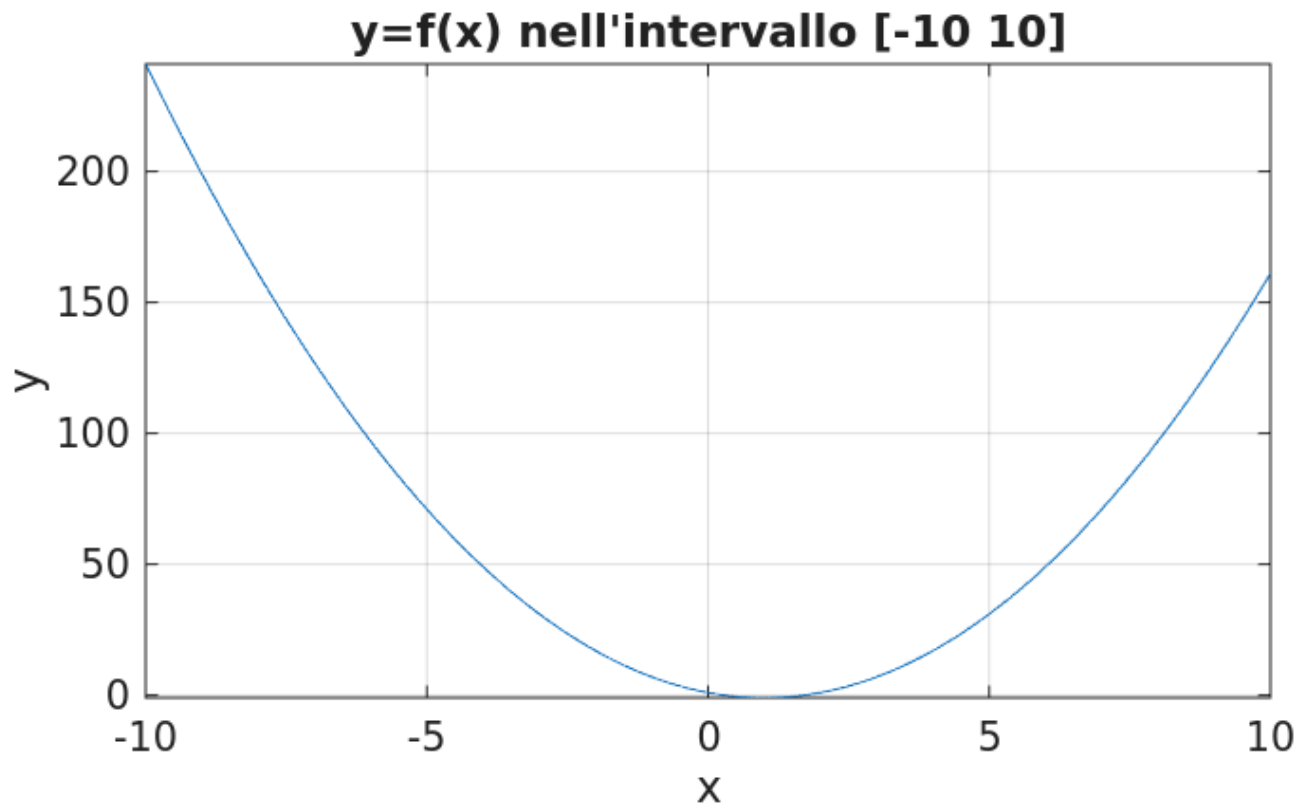


Esercizio

title (**sprintf**("y=f(x) nell'intervallo [%d %d]",a,b))

sprintf è analoga a fprintf() e restituisce in uscita una stringa formattata

>> help sprintf



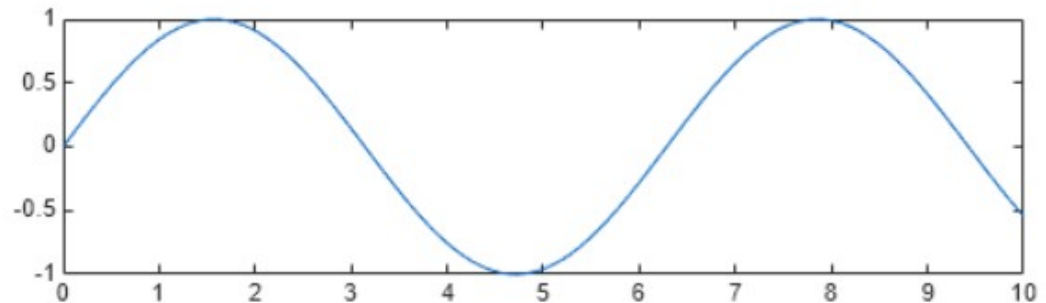


Subplot

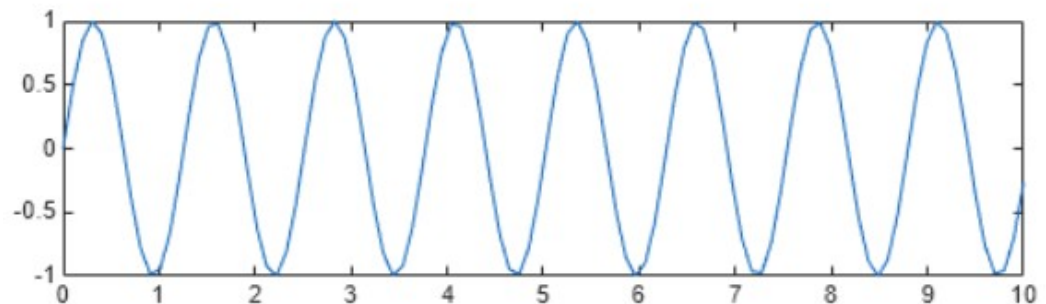
subplot(m,n,p) divide la figura corrente in una griglia **m x n** e crea gli assi nella posizione specificata da **p**. MATLAB® numera le posizioni del sub-plot per riga. Il primo sub-plot è la prima colonna della prima riga, il secondo sub-plot è la seconda colonna della prima riga e così via. Se gli assi sono presenti nella posizione specificata, questo comando rende tali assi gli assi correnti.

```
>> help subplot
```

```
subplot(2,1,1);  
x = linspace(0,10);  
y1 = sin(x);  
plot(x,y1)
```



```
subplot(2,1,2);  
y2 = sin(5*x);  
plot(x,y2)
```





Subplot

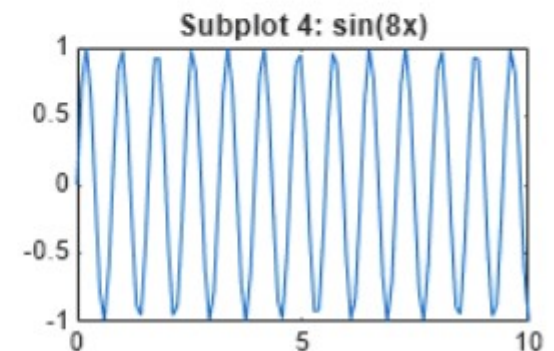
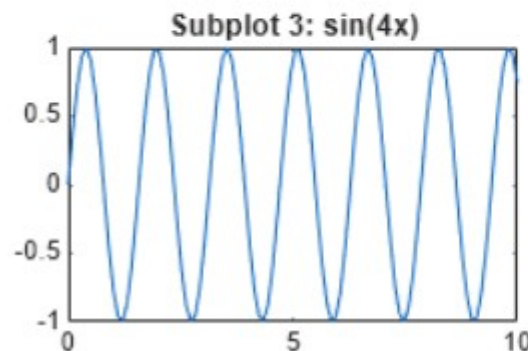
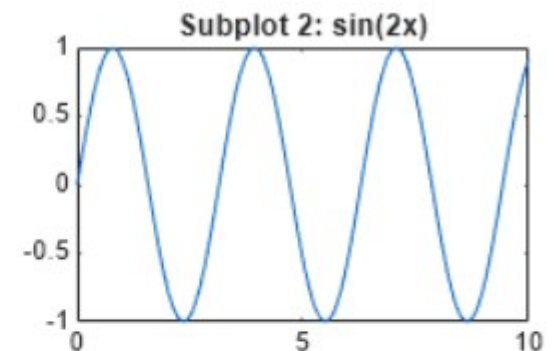
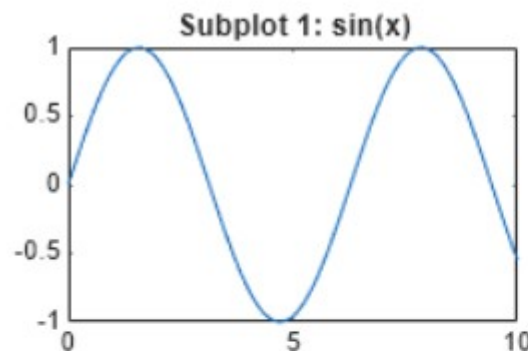
Esempio griglia 2x2

```
subplot(2,2,1)  
x = linspace(0,10);  
y1 = sin(x);  
plot(x,y1)  
title('Subplot 1: sin(x)')
```

```
subplot(2,2,2)  
y2 = sin(2*x);  
plot(x,y2)  
title('Subplot 2: sin(2x)')
```

```
subplot(2,2,3)  
y3 = sin(4*x);  
plot(x,y3)  
title('Subplot 3: sin(4x)')
```

```
subplot(2,2,4)  
y4 = sin(8*x);  
plot(x,y4)  
title('Subplot 4: sin(8x)')
```





Esercizio

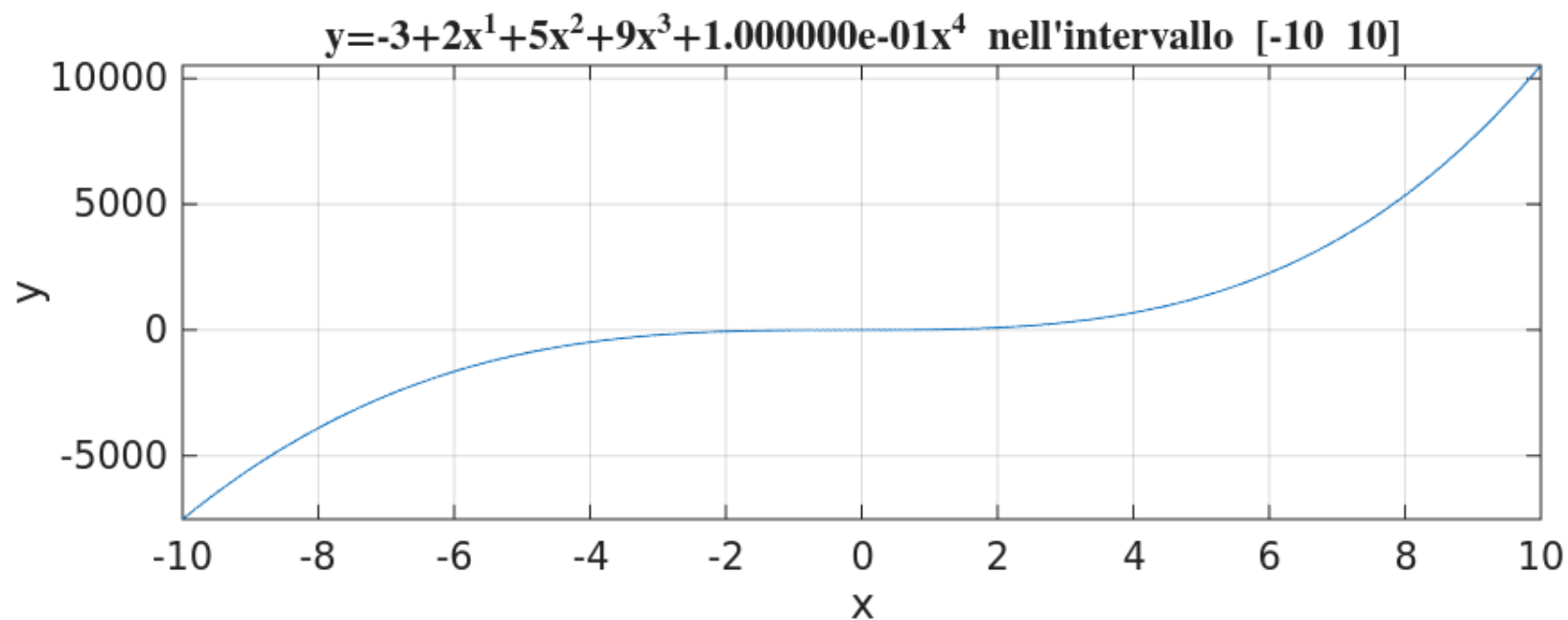
File: /home/arianna/Scaricati/graficoPolinomio3.m

Pagina 1 di 1

```
clear all
k=input ("inscrisci l'intervallo [a b]");
a = k(1);
b = k(2);
coeff=input ('inscrisci i coefficienti [a0 a1...an]');
n=length(coeff);
nPunti = input("inserisci numero di punti"); % Define the number of points for the
interval
passo=(b-a)/nPunti;
x=a:passo:b;
y = zeros(size(x)); % Initialize y to store computed values
titolo=sprintf("y=%d",coeff(1))
for u=1:n
    y=y+coeff(u).*x.^(u-1);
    if (u>1)
        if (coeff(u)<0)
            titolo=titolo+'-'
        else
            titolo=titolo+'+'
        end
        titolo=titolo+sprintf("%dx^%d",abs(coeff(u)),u-1)
    end
end
figure(1)
plot(x,y)
axis([a b min(y) max(y)])
grid on
title (sprintf(titolo+" nell'intervallo [%d %d]",a,b))
xlabel("x")
ylabel("y")
figure (2)
dy=(y(1:end-1)-y(2:end))/passo;
plot(x(1:end-1),dy)
axis([a b min(dy) max(dy)])
grid on
title ("y=f'(x)")
xlabel("x")
ylabel("y")
```



Esercizio





Derivata

Calcolo della derivata di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$

$$\frac{df(x)}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x} \quad \forall x \in [a, b]$$



Derivata

Calcolo della derivata di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$

$$\frac{df(x)}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x} \quad \forall x \in [a, b]$$

$$\Delta x = x_{k+1} - x_k = \text{passo} \quad (x = a : \text{passo} : b)$$

$$f(x + \Delta x) - f(x) = y_{k+1} - y_k$$

$$y_{k+1} - y_k = y(2:end) - y(1:end-1)$$

$$\frac{df(x)}{dx} = \frac{y(2:end) - y(1:end-1)}{\text{passo}}$$

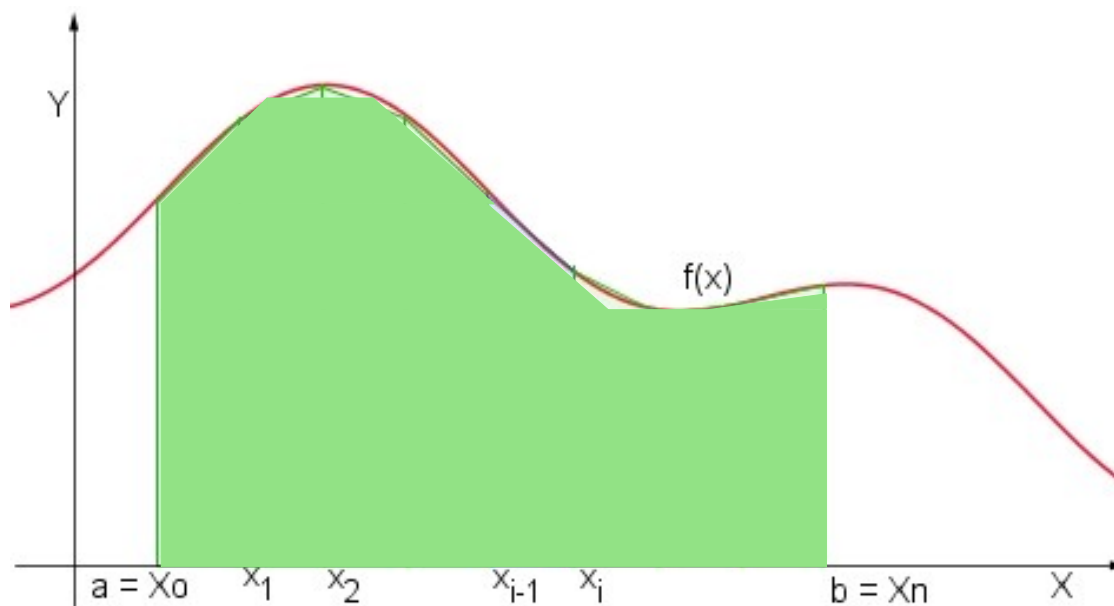
Esiste anche una funzione di libreria **diff()**



Integrale definito in $[a, b]$

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$. Dobbiamo calcolare l'area sottesa alla curva tra $x=a$ e $x=b$.

$$\int_a^b f(x) dx$$



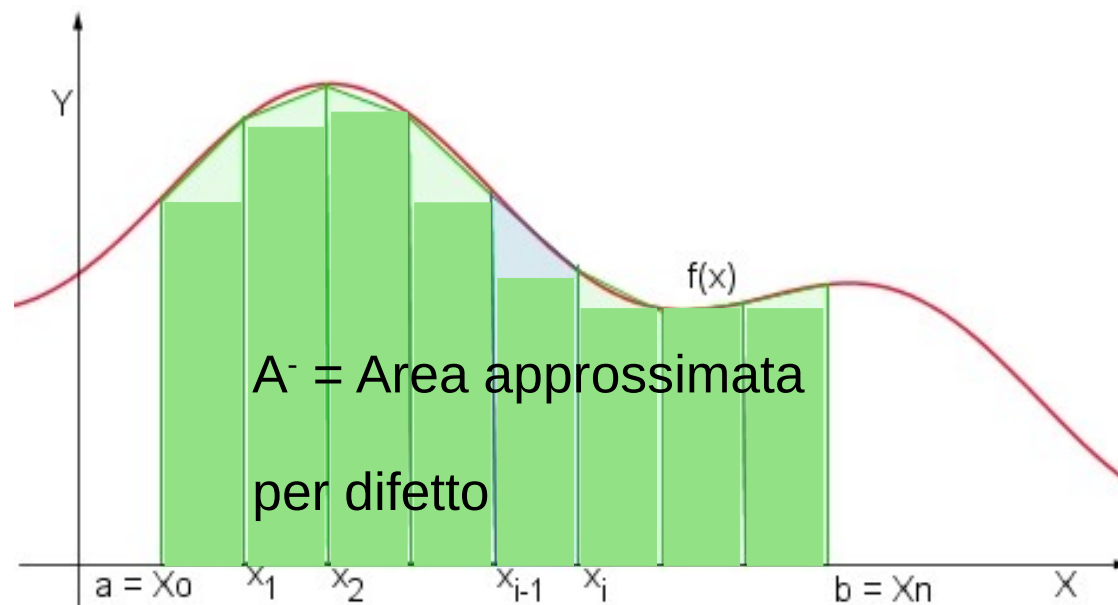


Integrale definito in $[a, b]$

$$\int_a^b f(x) dx$$

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$.

Possiamo suddividere l'intervallo $[a, b]$ in n parti (uguali) e calcolare la somma delle aree dei rettangoli (vedi figura)

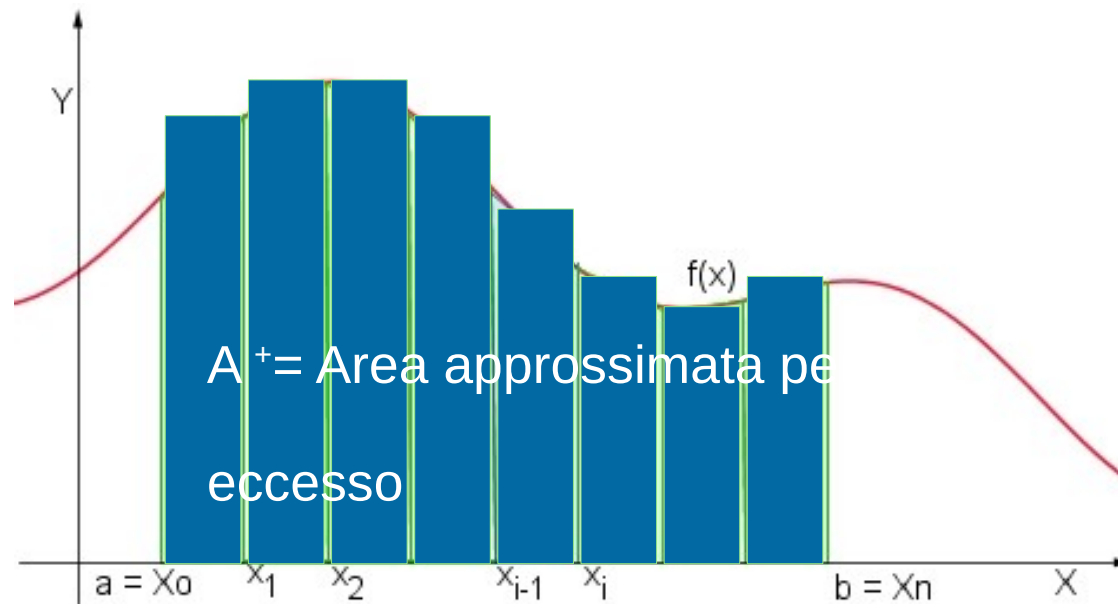




Integrale definito in $[a, b]$

$$\int_a^b f(x) dx$$

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$.



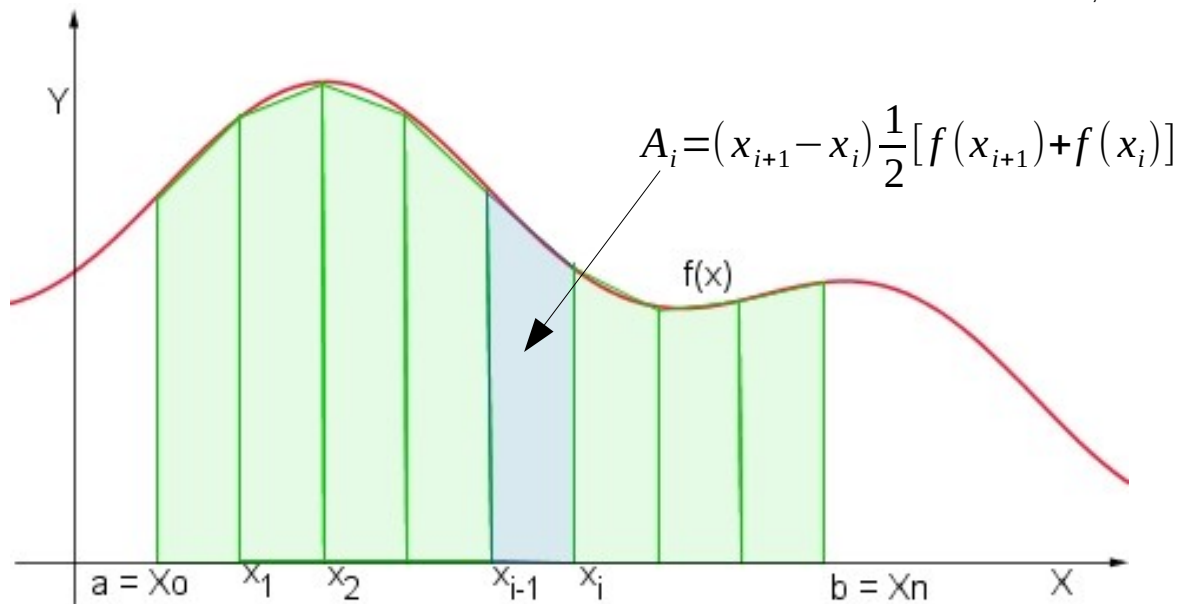


Integrale definito in $[a, b]$

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$

Per migliorare l'approssimazione possiamo ridurre il passo $x_{i+1}-x_i$ e fare la media tra i due valori A^+ e A^- .

In alternativa, possiamo considerare i trapezi rettangoli di altezza $x_{i+1}-x_i$ e basi $f(x_{i+1})$ e $f(x_i)$





Integrale definito in [a b]

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a b]$. Metodo dei trapezi

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^{i=n-1} (x_{i+1} - x_i) \frac{1}{2} [f(x_{i+1}) + f(x_i)]$$

Se dividiamo l'intervallo $[a b]$ in parti uguali $x_{i+1} - x_i = \Delta x = \frac{b-a}{n}$ otteniamo

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{1}{2} \frac{b-a}{n} \sum_{i=0}^{i=n-1} [f(x_{i+1}) + f(x_i)] = \frac{1}{2} \frac{b-a}{n} \left(\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_{i+1}) + \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) \right)$$

$$\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_{i+1}) = \sum_{i=1}^{i=n} f(x_i) = \sum_{i=0}^{i=n} f(x_i) - f(a)$$

$$\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) = \sum_{i=0}^{i=n} f(x_i) - f(b)$$

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{1}{2} \frac{b-a}{n} \left(2 \sum_{i=0}^{i=n} f(x_i) - f(a) - f(b) \right) = \frac{b-a}{n} \left(\sum_{i=0}^{i=n} f(x_i) - \frac{(f(a) + f(b))}{2} \right)$$



Integrale definito in [a b]

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a b]$. Metodo dei trapezi

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{n} \left(\sum_{i=0}^{n-1} f(x_i) - \frac{(f(a)+f(b))}{2} \right)$$

`y=[0 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1]`

`x=0:10`

`figure(1)`

`stem(x,y)`

`a=y(1)`

`b=y(end)`

`n=size(y,2)-1`

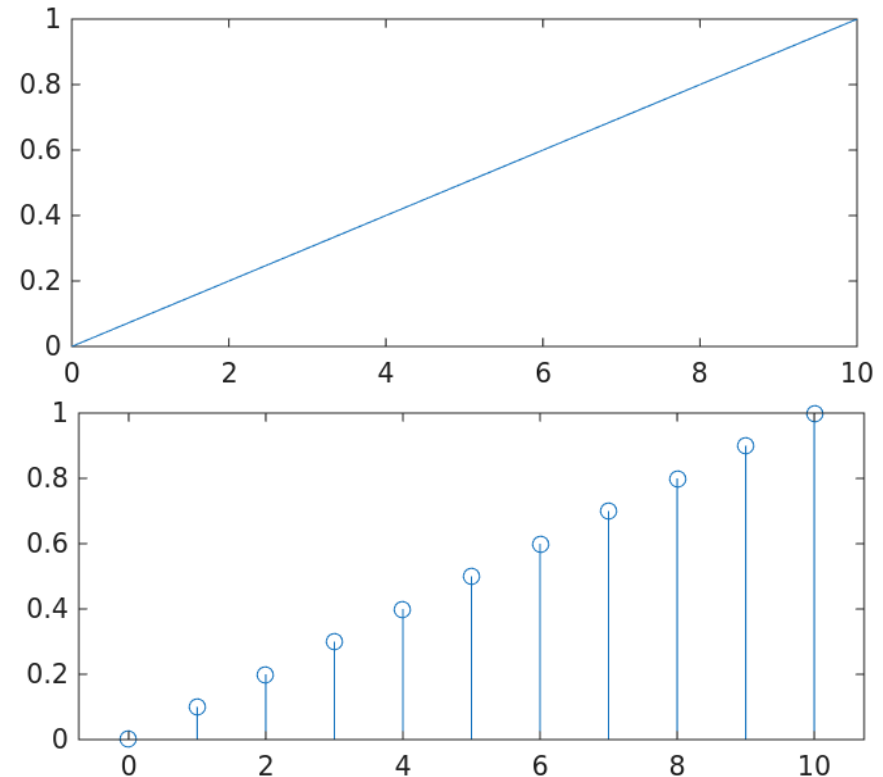
`h=(b-a)/n`

`integral=h*(sum(y)-0.5*(y(1)+y(end)))`

`figure(2)`

`plot(x,y)`

`integral=5`





Integrale definito in [a b]

Calcolo dell'integrale di $y=f(x)$ nell'intervallo $[a, b]$. Metodo di Simpson o delle parabole. Formula di Simpson. L'integrale si può approssimare con l'area delle parabole che passano per ogni terna di punti successivi. I punti devono quindi essere dispari (n pari)

$$\int_a^b f(x) dx \approx 2\Delta x \sum_{i=1}^{n/2} \frac{f(x_{2i-2}) + 4f(x_{2i-1}) + f(x_{2i})}{6} =$$
$$= \frac{\Delta x}{3} \left(f(x_0) + 4f(x_1) + 2f(x_2) + 4f(x_3) + \dots + 4f(x_{n-1}) + f(x_n) \right)$$



Esercizio

Scrivere uno script Matlab che permetta il calcolo dell'integrale definito di una funzione data (a vostra scelta) in un intervallo $[a, b]$ con il metodo di Simpson



Sistemi Lineari

Uno dei problemi più importanti nel calcolo tecnico è la risoluzione dei sistemi di equazioni lineari.

Date due matrici A e b , esiste una matrice x unica, per cui $Ax = b$ o $xA = b$?

È utile considerare un esempio 1×1 . Ad esempio, l'equazione

$$7x = 21$$

presenta una soluzione unica?

La risposta ovviamente è sì. L'equazione presenta la soluzione unica $x = 3$. La soluzione viene ottenuta facilmente tramite la divisione:

$$x = 21/7 = 3.$$

La soluzione non viene ottenuta ordinariamente calcolando l'inverso di 7, cioè $7^{-1} = 0,142857\dots$, e quindi moltiplicando 7^{-1} per 21. Sarebbe più laborioso e, rappresentando 7^{-1} con un numero finito di cifre, meno accurato. Considerazioni simili si applicano anche alle serie di equazioni lineari con più di un'incognita; **MATLAB® le risolve senza calcolare l'inverso della matrice.**

Benché non si tratti di notazione matematica standard, MATLAB utilizza la familiare terminologia delle divisioni nel caso scalare per descrivere la soluzione di un sistema generale di equazioni simultanee. I due simboli della divisione, la **barra**, $/$, e la **barra rovesciata**, $\backslash$, corrispondono alle due funzioni di MATLAB **mrdivide** e **ldivide**. Questi operatori sono utilizzati per le situazioni in cui la matrice incognita appare sulla sinistra o sulla destra della matrice dei coefficienti:



Sistemi Lineari

$x = b/A$	Denota la soluzione dell'equazione matriciale $xA = b$, ottenuta con <code>mrdivide</code> .
$x = b \backslash A$	Denota la soluzione dell'equazione matriciale $Ax = b$, ottenuta con <code>mldivide</code> .

Si pensi alla "divisione" dei due lati dell'equazione $Ax = b$ o $xA = b$ per A . La matrice di coefficienti A si trova sempre nel "denominatore".

Le condizioni di compatibilità delle dimensioni per $x = A \backslash b$ richiedono che le due matrici A e b presentino lo stesso numero di righe. La soluzione x quindi presenta lo stesso numero di colonne di b e la dimensione delle sue righe è uguale alle dimensioni delle colonne di A .

Per $x = b/A$ i ruoli di righe e colonne risultano scambiati.

In pratica, le equazioni lineari della forma $Ax = b$ sono più frequenti rispetto a quelle della forma $xA = b$. La **barra rovesciata** è quindi molto più utilizzata rispetto alla barra dritta.

Vale la seguente identità

$$(b / A)' = (A' \backslash b')$$



Sistemi Lineari

Il sistema di m equazioni lineari in n incognite $x_1, \dots, x_n$:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

può essere scritto in forma matriciale come:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$$

- $m = n$ e $\det(\mathbf{A}) \neq 0$, ossia $\text{rank}(\mathbf{A}) = m = n$, $\Rightarrow$ sistema determinato;
- $m > n \Rightarrow$ sistema sovradeterminato;
- $m < n \Rightarrow$ sistema sottodeterminato.

In MATLAB il precedente sistema si risolve con il comando *backslash*:

$$\mathbf{x} = \mathbf{A} \backslash \mathbf{b}$$

che sceglie automaticamente che tipo di soluzione cercare in funzione delle dimensioni e delle proprietà della matrice $\mathbf{A}$.



Sistemi Lineari

La soluzione generale di un sistema di equazioni lineari $Ax = b$ descrive tutte le soluzioni possibili.

È possibile trovare la soluzione generale come segue:

1) Risolvere il sistema omogeneo corrispondente $Ax = 0$.

A questo scopo utilizzare la funzione `null(A)`. Questo restituisce una base per lo spazio della soluzione verso $Ax = 0$. Qualsiasi soluzione è una combinazione lineare di vettori della base.

2) Trovare una soluzione particolare al sistema non omogeneo $Ax = b$.

È poi possibile scrivere qualsiasi soluzione per $Ax = b$ come somma della soluzione particolare verso $Ax = b$, dal punto 2, oltre una combinazione lineare dei vettori di base dal punto 1.



Sistemi Lineari

Sistemi quadrati

La situazione più comune interessa una matrice quadrata dei coefficienti A e un singolo vettore colonna sul lato destro b .

Matrice **non singolare** dei coefficienti

Se la matrice A è non singolare, allora la soluzione, $\mathbf{x} = \mathbf{A} \backslash \mathbf{b}$, presenta le stesse dimensioni di b .

Ad esempio:

$A = \text{pascal}(3)$; (sicuramente non singolare)

$b = [3; 1; 4]$;

$x = A \backslash b$

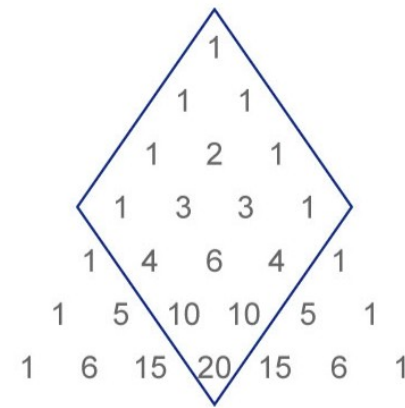
$x =$

10

-12

5

Verificare che $A * x$ è pari a b .



Triangolo di Pascal e Matrice di Pascal



Sistemi Lineari

Se A e b sono quadrate e delle stesse dimensioni, anche $x = A \backslash b$ presenta le stesse dimensioni:

$b = \text{magic}(3);$

$X = A \backslash b$

$X =$

19 -3 -1

-17 4 13

6 0 -6

N.B. $M = \text{magic}(n)$ restituisce una matrice $n \times n$ costruita dai numeri interi da 1 a n^2 nella quale la somma degli elementi delle righe e delle colonne sono uguali.



Sistemi Lineari

Matrice singolare dei coefficienti

Una matrice quadrata A è singolare se non presenta colonne linearmente indipendenti. Se A è singolare, la soluzione di $Ax = b$ **non esiste oppure non è unica**. L'operatore barra rovesciata, $A \backslash b$, genera un avviso se A è quasi singolare o se rileva una singolarità esatta.

Se A è singolare e $Ax = b$ ha una soluzione, è possibile trovare una soluzione particolare non unica digitando

$$P = \text{pinv}(A) * b$$

$\text{pinv}(A)$ è una pseudo-inversa di A . Se $Ax = b$ non presenta una soluzione esatta, $\text{pinv}(A)$ restituisce una soluzione basata sui minimi quadrati.

Ad esempio:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 7 \\ -1 & 4 & 4 \\ 1 & 10 & 18 \end{bmatrix}$$

è singolare, come è possibile verificare digitando

$$\text{rank}(A)$$

$$\text{ans} =$$

$$2$$



Sistemi Lineari

Sistemi sovradeterminati

Questo esempio dimostra quanto siano frequenti i sistemi sovradeterminati in diversi tipi di adattamento delle curve a dati sperimentali.

Una quantità y viene misurata in diversi valori di tempo t per produrre le osservazioni sotto riportate. Le seguenti dichiarazioni consentono di inserire i dati e di visualizzarli in una tabella.

```
t = [0 .3 .8 1.1 1.6 2.3]';
```

```
y = [.82 .72 .63 .60 .55 .50]';
```

```
B = table(t,y)
```

Provare a modellare i dati con una funzione di decadimento esponenziale

```
y(t)=c1+c2e-t
```

L'equazione precedente dichiara che il vettore y dovrebbe essere approssimato da una combinazione lineare di altri due vettori. Uno è un vettore costante contenente tutti uno, l'altro è il vettore con i componenti $\exp(-t)$. È possibile calcolare i coefficienti incogniti $c1$ e $c2$ con un adattamento basato sui minimi quadrati, che minimizza la somma dei quadrati delle deviazioni dei dati dal modello. Vi sono sei equazioni in due incognite, rappresentate da una matrice 6×2 .

```
E = [ones(size(t)) exp(-t)]
```



Sistemi Lineari

Utilizzare l'operatore barra rovesciata per ottenere la soluzione basata sui minimi quadrati.

```
c = E\y  
c = 2×1
```

```
0.4760  
0.3413
```

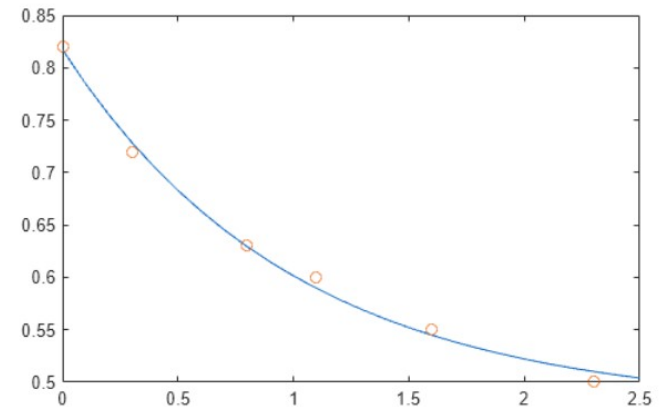
In altri termini, l'adattamento basato sui minimi quadrati dei dati è $y(t)=0.4760+0.3413e^{-t}$

Le dichiarazioni seguenti valutano il modello in corrispondenza di incrementi con spaziamento regolare in t , quindi tracciano il risultato insieme ai dati originali:

```
T = (0:0.1:2.5)';  
Y = [ones(size(T)) exp(-T)]*c;  
plot(T,Y,'-',t,y,'o')
```

$E*c$ non è esattamente uguale a y , ma la differenza potrebbe risultare inferiore rispetto agli errori di misurazione nei dati originali.

Una matrice rettangolare A presenta una carenza di rank se non ha colonne linearmente indipendenti. Se A presenta una carenza di rank, la soluzione basata sui minimi quadrati di $AX = B$ non è unica. $A \setminus B$ genera un errore se A presenta una carenza di rank e genera una soluzione basata sui minimi quadrati. È possibile utilizzare **lsqminnorm** per trovare la soluzione di X con norma minima tra tutte le soluzioni.





Distanza tra un punto e una retta

Calcolare la distanza tra un punto $\mathbf{P}_0$ nello spazio ed una retta r nella forma esplicita

$$\mathbf{r}(\lambda) = \mathbf{r}_0 + \lambda \mathbf{v}$$

Metodo A (minimizzazione esplicita): si determina esplicitamente il valore di λ che minimizza la distanza punto-retta, equivalente ad imporre $\mathbf{P}_0 - \mathbf{r}(\lambda)$ ortogonale a $\mathbf{v}$:

$$\min_{\lambda \in \mathbb{R}} \|\mathbf{P}_0 - \mathbf{r}(\lambda)\|^2 \Rightarrow \bar{\lambda} = \frac{(\mathbf{P}_0 - \mathbf{r}_0)^T \mathbf{v}}{\mathbf{v}^T \mathbf{v}}$$
$$dist = \|\mathbf{P}_0 - \mathbf{r}(\bar{\lambda})\|$$

```
% Valori particolari
P0 = [ 1 ; 1 ; 0 ] ; % punto

r0 = [ 0 ; 0 ; 0 ] ; % retta, punto di partenza
v  = [ 1 ; -1 ; 0 ] ; % retta, vettore direzione
r  = @(l) r0 + l*v ; % funzione anonima della retta

% Metodo A
lambda = ( (P0-r0)' * v ) / ( v'*v ) ;
dist_A = norm( P0 - r(lambda) )
```

Che fornisce il risultato:

```
dist_A =
    1.4142
```



Distanza tra un punto e una retta

Metodo B (sottrazione componente parallela): si scompone la differenza $\mathbf{d} = \mathbf{P}_0 - \mathbf{r}_0$ in una componente parallela e in una ortogonale a $\mathbf{v}$:

$$\mathbf{d} = \mathbf{d}_v + \mathbf{d}_\perp$$

Fissato $\mathbf{e}_v = \mathbf{v}/\|\mathbf{v}\|$ il vettore di lunghezza unitaria in direzione $\mathbf{v}$, la componente parallela si ottiene direttamente dal prodotto scalare lungo $\mathbf{e}_v$ in quanto $\mathbf{d}_\perp \cdot \mathbf{e}_v = 0$:

$$\mathbf{d} \cdot \mathbf{e}_v = \mathbf{d}_v \cdot \mathbf{e}_v \Rightarrow \mathbf{d}_v = (\mathbf{d} \cdot \mathbf{e}_v) \mathbf{e}_v$$

Si sottrae quindi a $\mathbf{d}$ la sua componente parallela a $\mathbf{v}$, lasciando quindi la componente ortogonale $\mathbf{d}_\perp$ la cui lunghezza è proprio la distanza cercata:

$$dist = \|\mathbf{d} - \mathbf{d}_v\| = \|\mathbf{d}_\perp\|$$

```
% Metodo B
e_v      = v / norm(v) ;           % vettore unitario lungo v
d         = P0 - r0 ;               % differenza punto-partenza retta
d_v       = dot(d, e_v) * e_v ;     % componente parallela
d_ortho   = d - d_v ;               % componente ortogonale
dist_B    = norm( d_ortho )         % distanza
```

Che fornisce il risultato:

```
dist_B =
    1.4142
```



Distanza tra un punto e una retta

Metodo C (matriciale): si scrivono le condizioni di ortogonalità in forma esplicita:

$$\mathbf{d} = \mathbf{d}_v + \mathbf{d}_\perp = \lambda \mathbf{v} + I_3 \mathbf{d}_\perp$$

$$\mathbf{d}_\perp \cdot \mathbf{v} = 0$$

Si assumono come incognite il vettore ortogonale $\mathbf{d}_\perp$ ed il coefficiente λ , per un totale di 3+1 scalari, da esprimere mediante il seguente sistema lineare:

$$\begin{bmatrix} I_3 & \mathbf{v} \\ \mathbf{v}^T & 0 \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} \mathbf{d}_\perp \\ \lambda \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} \mathbf{d} \\ 0 \end{Bmatrix}$$

$$\mathbf{M}\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

```
% Metodo C (esagerato)
I3 = eye(3,3) ;
M = [ I3 v ; ...
      v' 0 ] ; % costruzione matrice
d = P0 - r0 ; % differenza punto-partenza retta
b = [ d ; 0 ] ; % vettore termini noti
x = M\b ; % soluzione mediante backslash
d_ortho = x(1:3) ; % vettore ortogonale = prime 3 incognite
dist_C = norm( d_ortho )
```

Che fornisce il risultato corretto $\text{dist_C} = 1.4142$



Distanza tra un punto e una retta

Metodo D (Pitagora): si fa il prodotto scalare

$$\mathbf{d} \cdot \mathbf{d} = \mathbf{d} \cdot \mathbf{d}_v + \mathbf{d} \cdot \mathbf{d}_\perp = (\mathbf{d} \cdot \mathbf{e}_v)^2 + dist^2$$

$$dist = \sqrt{\mathbf{d} \cdot \mathbf{d} - (\mathbf{d} \cdot \mathbf{e}_v)^2}$$

con $\mathbf{e}_v = \mathbf{v} / \|\mathbf{v}\|$ il vettore di lunghezza unitaria in direzione $\mathbf{v}$.

```
% Metodo D
d  = P0 - r0 ;           % differenza punto-partenza retta
dd = dot(d, d) ;         % ipotenusa^2
e_v = v / norm(v) ;     % vettore unitario lungo v
L_v = dot(d, e_v)^2 ;    % cateto^2 lungo v
dist_D = sqrt( dd - L_v )
```

Che fornisce il risultato corretto $dist_D = 1.4142$



Distanza tra un punto P_0 nello spazio ed un piano q

$$\mathbf{q}(\lambda_1, \lambda_2) = \mathbf{q}_0 + \lambda_1 \mathbf{v}_1 + \lambda_2 \mathbf{v}_2 = \mathbf{q}_0 + [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2] \begin{Bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{Bmatrix} = \mathbf{q}_0 + \mathbf{V}\boldsymbol{\lambda}$$

Metodo A (ortogonalità): si impone $\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}(\lambda_1, \lambda_2)$ ortogonale al piano:

$$\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}(\lambda_1, \lambda_2)) = 0 \quad i = 1, 2$$

$$\mathbf{V}^T (\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}_0 - \mathbf{V}\boldsymbol{\lambda}) = \begin{Bmatrix} 0 \\ 0 \end{Bmatrix} \Rightarrow \mathbf{V}^T \mathbf{V}\boldsymbol{\lambda} = \mathbf{V}^T (\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}_0)$$

$$dist = \|\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}(\lambda_1, \lambda_2)\|$$

```
% Valori particolari
P0 = [ 3 ; 3 ; 5 ] ; % punto

q0 = [ 0 ; 4 ; 2 ] ; % piano, punto di partenza
v1 = [ 1 ; 3 ; 0 ] ; % piano, primo vettore direzione
v2 = [ 0 ; 2 ; 5 ] ; % piano, secondo vettore direzione

V = [ v1 v2 ] ; % matrice V = [ v1 v2 ]
q = @(lambda) q0 + V*lambda ; % funzione piano

% Metodo A
A = V' * V ; % matrice quadrata dei coefficienti
b = V' * (P0 - q0) ; % vettore dei termini noti
lambda = A\b ; % soluzione, lambda
dist_A = norm( P0 - q(lambda) )
```



Distanza tra un punto P_0 nello spazio ed un piano q

- Metodo B (prodotto vettoriale): si calcola il prodotto vettoriale

$$\mathbf{c} = \mathbf{v}_1 \times \mathbf{v}_2 = \det \begin{bmatrix} \mathbf{i} & \mathbf{j} & \mathbf{k} \\ v_{1,x} & v_{1,y} & v_{1,z} \\ v_{2,x} & v_{2,y} & v_{2,z} \end{bmatrix}$$

e lo si normalizza mediante $\mathbf{e}_c = \mathbf{c}/\|\mathbf{c}\|$. Il prodotto vettoriale $\mathbf{c}$ è quindi ortogonale al piano, essendo ortogonale sia a $\mathbf{v}_1$ che a $\mathbf{v}_2$.

La distanza cercata è quindi data dalla componente di $\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}_0$ lungo $\mathbf{e}_c$, senza segno:

$$dist = |(\mathbf{P}_0 - \mathbf{q}_0) \cdot \mathbf{e}_c|$$

```
% Metodo B
c = cross( v1 , v2 ) ; % prodotto vettoriale, vettore ortogonale al piano
e_c = c / norm( c ) ; % normalizzazione (lunghezza unitaria)
dist_B = abs( dot(P0-q0, e_c) )
```

- Dall'esecuzione dei precedenti script si ottiene:

```
dist_A =
    3.5138

dist_B =
    3.5138
```



Piano in forma canonica

Scrivere una funzione che, dato il piano q (nello spazio) nella forma

$$\mathbf{q}(\lambda_1, \lambda_2) = \mathbf{q}_0 + \lambda_1 \mathbf{v}_1 + \lambda_2 \mathbf{v}_2,$$

ne determini i coefficienti della forma canonica

$$c_1x + c_2y + c_3z + d = \mathbf{c} \cdot \mathbf{q} + d = 0$$

Il piano nella forma canonica può essere scritto come prodotto scalare

$$\mathbf{c} \cdot (\mathbf{q} - \mathbf{q}_0) = 0 \quad \Rightarrow \quad d = -\mathbf{c} \cdot \mathbf{q}_0$$

Il vettore $\mathbf{c}$ è ortogonale a $\mathbf{v}_1$ e $\mathbf{v}_2$:

$$\mathbf{c} = \mathbf{v}_1 \times \mathbf{v}_2$$

piano_canonico.m

```
% Input: q0, vettore colonna 3x1 di un punto nel piano
%        v1 e v2, vettori colonna 3x1 delle direzioni lungo il piano
% Output: c, vettore colonna 3x1 dei coefficienti della forma canonica
%         d, costante della forma canonica
function [ c , d ] = piano_canonico(q0, v1, v2)
    c = cross(v1, v2) ;
    d = -dot(c, q0) ;
end
```



Regressione lineare

Regressione lineare. Data una serie di n valori x_i della variabile indipendente in corrispondenza dei quali sono dati n valori $\bar{y}_i$ della variabile dipendente, ad esempio delle misurazioni, ci si pone il problema di determinare la retta $y = c_1 + c_2x$ che “meglio” approssima i dati forniti. Soluzione ai minimi quadrati: c_1 e c_2 si determinano minimizzando la somma dei quadrati degli scarti:

$$\min_{c_1, c_2 \in \mathbb{R}} \sum_{i=1}^n \delta_i^2 = \min_{c_1, c_2 \in \mathbb{R}} \sum_{i=1}^n \left((c_1 + c_2 x_i) - \bar{y}_i \right)^2$$

Organizzando i dati nei vettori colonna $\mathbf{x} = (x_i)$ e $\bar{\mathbf{y}} = (\bar{y}_i)$, il vettore colonna degli scarti è

$$\boldsymbol{\delta} = (c_1 + c_2 \mathbf{x}) - \bar{\mathbf{y}} = \mathbf{A}\mathbf{c} - \bar{\mathbf{y}}$$

dove

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix} = [\mathbf{1} \ \mathbf{x}] \ , \quad \mathbf{c} = \begin{Bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{Bmatrix}$$

Il problema si può quindi risolvere calcolando la soluzione ai minimi quadrati del sistema lineare sovradeterminato $\mathbf{A}\mathbf{c} = \bar{\mathbf{y}}$, dove la matrice dei coefficienti $\mathbf{A}$ ha dimensione $n \times 2$.



Regressione lineare

% Numero di valori

n = 50 ;

% Valori variabile indipendente

x = linspace(0, 1, n)' ;

% Valori variabile dipendente, misura

c1 = 2.0 ;

c2 = 3.0 ;

r = 0.1 ;

y = c1 + c2 * x ;

rumore = rand(size(x)) - .5 ;

y = y + r * rumore .* y ;

% Minimi quadrati

A = [ones(n,1) x] ;

c = A \ y ;

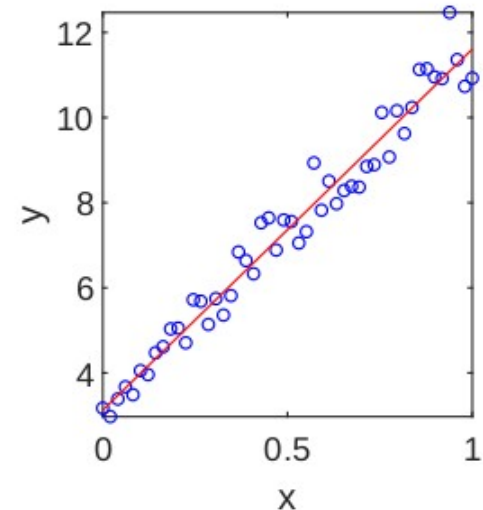


Regressione lineare

```
% Plot
plot( x , y , 'ob' ) ; % dati
hold on ;
plot( x , c(1)+c(2)*x , '-r' ) ; % retta di regressione
hold on ;
plot( x , c1 + c2*x , '-b' ) ;
```

```
% Output testuale dei coefficienti
testo = [ 'Regressione lineare di %d valori:\n' ...
         ' c      = (%.2f,%.2f)\n' ...
         ' c_regr = (%.2f,%.2f)\n' ] ;
fprintf(testo, n, ...
        c1 , c2 , ...
        c(1), c(2) ) ;
```

```
% Minimi quadrati espliciti
c_lsq = (A'*A)\(A'*y) ;
```



- L'output testuale che si ottiene nella command window è

```
Regressione lineare di 50 valori:
c      = (3.00,9.00)
c_regr = (2.96,9.06)
```



Regressione lineare

Alcune funzioni utili

- **norm**(v) per la norma 2 di vettori (e matrici) $\|v\|$,
 - **dot**(a,b) per il prodotto scalare $a \cdot b$,
 - **cross**(a,b) per il prodotto vettoriale $a \times b$,
 - **null**(A) per il ker, o spazio nullo $\ker(A)$,
- Vi sono altre funzioni particolarmente utili per l'algebra lineare:
- **det**(A) per calcolare il determinante di una matrice quadrata A;
 - **inv**(A) per calcolare l'inversa di una matrice quadrata invertibile A;
 - **rank**(A) per calcolare il rango di una matrice A;
 - **R=orth**(A) per calcolare una base ortonormale del range di A: R ha lo stesso numero di righe di A ed un numero di colonne pari al rango di A; ogni colonna è un vettore della base ortonormale;
 - **[V,D]=eig**(A) per calcolare autovettori (colonne di V) ed autovalori (elementi diagonali di D) di una matrice quadrata A. Se l'argomento richiesto in uscita alla funzione è unico, $d=\text{eig}(A)$, gli autovalori sono disposti in un vettore colonna, d.



Energia

Energia di un segnale tempo-continuo in un intervallo $[a,b]$

$$E_x = \int_a^b |x(t)|^2 dt$$

Dato che eseguiamo il calcolo numericamente, dobbiamo utilizzare un algoritmo per e:

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^{i=n-1} (x_{i+1} - x_i) \frac{1}{2} [f(x_{i+1}) + f(x_i)]$$

Se dividiamo $[a,b]$ in parti n parti uguali

$$x_{i+1} - x_i = \Delta x = \frac{b-a}{n}$$

Otteniamo

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &\approx \frac{1}{2} \frac{b-a}{n} \sum_{i=0}^{i=n-1} [f(x_{i+1}) + f(x_i)] \\ \sum_{i=0}^{i=n-1} [f(x_{i+1}) + f(x_i)] &= \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_{i+1}) + \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) = \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) + f(b) + \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) \\ &= -f(a) + 2 \sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) = -f(a) + 2 \left(\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) - f(b) \right) = -f(a) - 2f(b) + 2 \left(\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) \right) \\ \int_a^b f(x) dx &\approx \frac{(b-a)}{n} \left(\sum_{i=0}^{i=n-1} f(x_i) - \frac{1}{2} f(a) - \frac{1}{2} f(b) \right) \end{aligned}$$

- `W1.m`
- % Create a triangular pulse with width 0.4.
- % `fs = 10000;` % Sampling frequency (samples/sec)
- % `t = -1:1/fs:1;` % Time Vector
- % `w = .4;` % Triangle Width

```
fs = 10000; % Sampling frequency (samples/sec)
t = -1:1/fs:1; % Time Vector
w = .4; % Triangle Width
x = tripuls(t-0.5,w); % Sampled aperiodic triangle
plot(t,x);
xlabel('Time (sec)'); ylabel('Amplitude');
```

- % See also SQUARE,...
- % RECTPULSE,...

