

funzione o comando FIND()

Ha in ingresso un vettore o una matrice e dà in uscita le posizioni dove ci sono elementi diversi da 0.

$$\textcircled{\bullet} \text{ find} \left(\begin{bmatrix} \overset{1}{-1} & \overset{2}{0} & \overset{3}{1} & \overset{4}{0} \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 1 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\textcircled{\bullet} \text{ find} \left(\begin{bmatrix} \overset{1}{1} & \overset{2}{0} & \overset{3}{0} & \overset{4}{0} & \overset{5}{0} & \overset{6}{0} \\ \overset{1}{2} & \overset{2}{3} & \overset{3}{4} & \overset{4}{5} & \overset{5}{6} & \overset{6}{8} \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$

Il find può essere combinato con altre operazioni.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 4 \\ 2 & -3 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{find}(A > 0) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 7 \end{bmatrix}$$

↪ $\begin{bmatrix} \overset{1}{1} & \overset{2}{0} & \overset{3}{0} & \overset{4}{4} \\ \overset{1}{2} & \overset{2}{-3} & \overset{3}{0} & \overset{4}{0} \end{bmatrix}$

La funzione $\text{rand}(m, n)$ con m, n numeri naturali genera una variabile r (matrice $m \times n$) con elementi distribuiti in modo uniforme nell'intervallo $[0, 1]$.

ESERCIZIO Creare un vettore r di 1000 elementi con distribuzione uniforme e determinare quanti sono quelli che superano la soglia

$$\Delta = 0.3$$

$$\text{length}(\text{find}(\text{rand}(1000, 1) > 0.3))$$

genero il
vettore

trovo il vettore delle posizioni degli
elementi del vettore che
superano la soglia 0.3

trovo la lunghezza
del vettore delle posizioni
superano la soglia di 0.3.

ossie trovo quanti elementi

PROGRAMMAZIONE

scelte : (IF) (help if)

if condizione logica
istruzioni
end

if condizione logica
istruzioni
else istruzioni
end

cicli
 $\left\{ \begin{array}{l} \text{FOR} \\ \text{WHILE} \end{array} \right.$

Vedo FOR.

for k = vettore
istruzioni
end

k assume, una alla volta
TUTTI gli elementi del
vettore. Se vettore è vuoto
il ciclo non è eseguito.

ESEMPIO

Trovare il massimo di un vettore v.

$$v = [1 \ -2 \ -1 \ (3) \ 0 \ 1]$$

$$\text{maxv} \leftarrow v(1)$$

for k = $[2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$

if $v(k) > \text{maxv}$
 $\text{maxv} \leftarrow v(k)$

end

end

% definisco v
v = [1 -2 7 -2 5 1];

% trovo il massimo di v
maxv = v(1);
for k=2:length(v)
if v(k)>maxv
maxv = v(k);
end
end
% metto a monitor maxv
maxv

File
messimo.m

ora salvato in un file.
Esegui i comandi scrivendo nelle
command Window il nome del file
(senza il .m)

Le file di testo che contiene i comandi Matlab per trovare il massimo di un vettore è detto SCRIPT. Per eseguirlo, basta scrivere il nome del file sulle command window (senza scrivere l'estensione!).

FUNZIONI IN MATLAB

function $[\underbrace{\sigma_1, \dots, \sigma_m}_{\text{uscite}}] = \text{nomeFunction}(\underbrace{i_1, \dots, i_m}_{\text{ingresso}})$

istruzioni.

(*) Per una sola uscita, si può omettere le parentesi quadre.

È bene prossimi Metodo aggiungere dei commenti:

function $\text{maxV} = \text{maxret}(v)$

$\frac{1}{2} \text{MAXVET}$ ← calcola il massimo di un vettore.

$$\text{MAXV} = \text{MAXVET}(V) \dots \dots$$

$\frac{2}{3} \dots \dots \dots$

% -

$\%$ \$ date e outro $\%$

istruzioni

questo nigo viene
usato da lookfor().

lookfor massimo

maxvet MAXVET calcola massimo di un

$$\text{MAXV} = \text{MAXVET}(\text{V vettore})$$

V) trova il massimo di un vettore

..... ettore

```
>> % trovo il massimo di v
```

```
>> maxv = v(1);
```

error: 'v' undefined near line 2 c

```

function maxv = maxvet(v)
%MAXVET calcola massimo di un vettore
% MAXV = MAXVET(V) trova il massimo di un vettore
% .....
% .....

% $ 04/04/2016 $ Roberto Bertelle

% trovo il massimo di v
maxv = v(1);
for k=2:length(v)
    if v(k)>maxv
        maxv = v(k);
    end
end
end

```

while (condizione logica)
 istruzioni
 end

Il ciclo è eseguito finché la condizione logica è vera.

Per evitare i loop infiniti è bene aggiungere alla condizione logica di prima un'altra condizione sul numero massimo di volte che il ciclo può essere eseguito:

```

k = 1;
while (condizione logica && k <= kmax)
    istruzioni
    k = k + 1 ;
end

```

Dimostriamo che Newton con radice non singolare ha ordine di convergenza $p=1$.

$$e_{k+1} = \xi - x_{k+1} = \xi - x_k + \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (*)$$

Supponiamo che la radice ξ abbia molteplicità $r > 1$; gli sviluppi di Taylor di $f(x_k)$ e $f'(x_k)$ sono

$$\begin{aligned} f(x_k) &= \underbrace{f(\xi)}_{=0} + \underbrace{f'(\xi)}_{=0}(x_k - \xi) + \dots + \underbrace{\frac{f^{(r-1)}(\xi)}{(r-1)!}}_{=0}(x_k - \xi)^{r-1} + \\ &+ \frac{f^{(r)}(\xi)}{r!}(x_k - \xi)^r + o((x_k - \xi)^r) \\ &= \frac{f^{(r)}(\xi)}{r!}(x_k - \xi)^r + o((x_k - \xi)^r) \quad \text{per } x_k \rightarrow \xi \end{aligned}$$

$$f'(x_k) = \frac{f^{(r)}(\xi)}{r! \cdot (r-1)!} \cdot r \cdot (x_k - \xi)^{r-1} + o((x_k - \xi)^{r-1})$$

Riprendo da $(*)$:

$$\begin{aligned} &= \underbrace{\xi - x_k}_{=0} + \frac{\frac{f^{(r)}(\xi)}{r!}(x_k - \xi)^r + o((x_k - \xi)^r)}{\frac{f^{(r)}(\xi)}{(r-1)!}(x_k - \xi)^{r-1} + o((x_k - \xi)^{r-1})} \\ &= \frac{\frac{f^{(r)}(\xi)}{(r-1)!}(x_k - \xi)^{r-1} \cdot \underbrace{-(x_k - \xi)^2}_{=0} + \frac{f^{(r)}(\xi)}{r!}(x_k - \xi)^r + o((x_k - \xi)^r)}{\frac{f^{(r)}(\xi)}{(r-1)!}(x_k - \xi)^{r-1} + o((x_k - \xi)^{r-1})} \\ &= \frac{f^{(r)}(\xi)(x_k - \xi)^r \cdot \left(\frac{1}{r!} - \frac{1}{(r-1)!} \right) + o((x_k - \xi)^r)}{(x_k - \xi)^{r-1} \left[\frac{f^{(r)}(\xi)}{(r-1)!} + \frac{o((x_k - \xi)^{r-1})}{(x_k - \xi)^{r-1}} \right]} \end{aligned}$$

$$f^{(n)}(\xi)(x_n - \xi)^2 \cdot \left(\frac{1}{n!} - \frac{1}{(n-1)!} \right) + o((x_n - \xi)^2)$$

$$= \frac{(x_n - \xi)^{n-1} \left[\frac{f^{(n)}(\xi)}{(n-1)!} + \frac{o((x_n - \xi)^{n-1})}{(x_n - \xi)^{n-1}} \right]}{(x_n - \xi)^{n-1}}$$

$$= \frac{(x_n - \xi)^2}{(x_n - \xi)^{n-1}} \cdot \frac{\frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} (1-n) + \frac{o((x_n - \xi)^2)}{(x_n - \xi)^2}}{\frac{f^{(n)}(\xi)}{(n-1)!} + \frac{o((x_n - \xi)^{n-1})}{(x_n - \xi)^{n-1}}}$$

→ 0 per $n \rightarrow +\infty$

→ +∞

$$\rightarrow \frac{\cancel{f^{(n)}(\xi)} \cdot \cancel{(n-1)!} \cdot (1-n) \cdot (x_n - \xi)}{\cancel{n!} \cdot \cancel{f^{(n)}(\xi)}}$$

$$= \frac{1-n}{n} (x_n - \xi) = \frac{n-1}{n} (\xi - x_n) = e_n$$

Abbiamo e^-

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|} = \lim_{n \rightarrow +\infty} \left[\frac{n-1}{n} \frac{e_n}{e_n} \cdot \frac{1 + \dots + 1}{1 + \dots + 1} \right] = \frac{n-1}{n}$$

→ 1

$$= 1 - \frac{1}{n}$$

TEST DI ARRESTO

Un buon test di arresto per il metodo di Newton è

$$|x_{n+1} - x_n| < \text{toll}$$

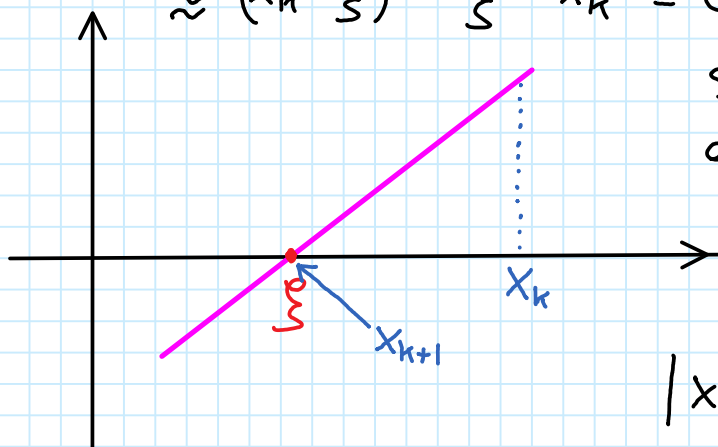
con toll numero piccolo (esempio $\text{toll} = 10^{-6}$).

Vediamo di capire il legame tra questo test di arresto e l'errore $e_n = \xi - x_n$.
Ho due casi.

(1) $f'(\xi) \neq 0$. Ho $x_{n+1} - x_n \approx e_n$ perché

$$x_{n+1} - x_n = -\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = -\frac{\cancel{f(\xi)} + \cancel{f'(\xi)(x_n - \xi)} + o(x_n - \xi)}{\cancel{f'(\xi)} + o(1)}$$

$$\approx -(x_n - \xi) = \xi - x_n = e_n$$



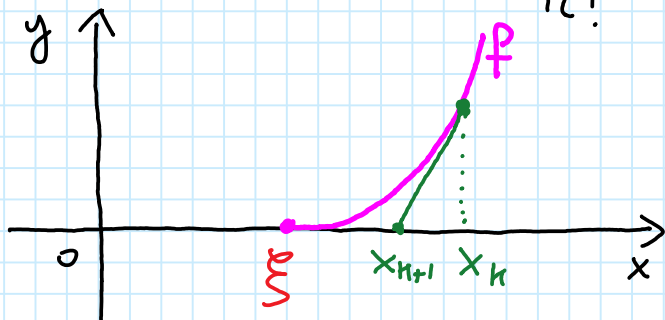
Se $x_n \approx \xi$ e $f'(\xi) \neq 0$
allora posso approssimare
 $f(x)$ con una retta $\Rightarrow$

$$x_{n+1} \approx \xi \Rightarrow$$

$$|x_{n+1} - x_n| \approx |\xi - x_n|$$

(2) $f'(\xi) = 0, \dots, f^{(n-1)}(\xi) = 0, f^{(n)}(\xi) \neq 0$

$$\text{Vicino a } \xi \text{ ho } f(x) \approx \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} (x - \xi)^n$$



In questo caso NON è
più vero che $|x_{n+1} - x_n| \approx |e_n|$.
Sorge il sospetto, dalla figura,
che $|x_{n+1} - x_n| < |e_n|$

Questo significa che se $|x_{n+1} - x_n| < \text{toll}$, può essere $|e_n| > \text{toll}$. Vediamo il perché.

$$x_{n+1} - x_n = - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \stackrel{\text{sviluppi}}{=} - \frac{\frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} (x_n - \xi)^n + \dots}{\frac{f^{(n)}(\xi)}{(n-1)!} (x_n - \xi)^{n-1} + \dots}$$

$$\approx - \frac{(n-1)!}{n!} (x_n - \xi) = \frac{1}{n} e_n$$

$$\Rightarrow |e_n| \approx n \cdot |x_{n+1} - x_n|$$

OSS. Conoscendo l'errore $|e_n|$ tramite le relazioni precedenti posso stimare l'errore $|e_{n+1}|$:

$$\frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^p} \approx M \Rightarrow |e_{n+1}| \approx M \cdot |e_n|^p$$

OSS. Posso stimare M dalle iterate:

$$M \approx \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^p} \approx \frac{|x_{n+2} - x_{n+1}|}{|x_{n+1} - x_n|^p}$$

molto utile per i programmi di calcolo!

METODI QUASI-NEWTON

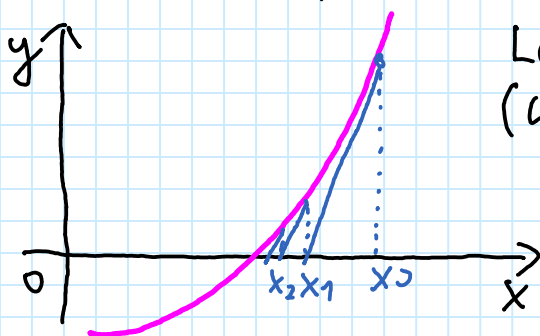
Questi metodi nascono dalla necessità di NON calcolare $f'(x)$.

METODO TANGENTE FISSA

$$\begin{cases} x_0 \text{ dato (vicino a } \xi) \\ x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_0)} \text{ , } n = 0, 1, 2, 3, \dots \end{cases}$$

$f'(x_0)$ costante

A livello grafico ho



Le rette sono TUTTE parallele fra loro!
(con coefficiente angolare $= f'(x_0)$)

Si dimostra, al solito modo, che si tratta di un metodo di ordine $p=1$. Per provarlo, si scrive

$$e_{n+1} = \xi - x_{n+1} = \xi - x_n + \frac{f(x_n)}{f'(x_0)} \stackrel{\text{sviluppi in serie}}{=} \dots$$

Si trova anche che la costante moltiplicativa dell'errore è

$$M = \left| 1 - \frac{f'(\xi)}{f'(x_0)} \right|$$

per cui il metodo converge se $M < 1$.

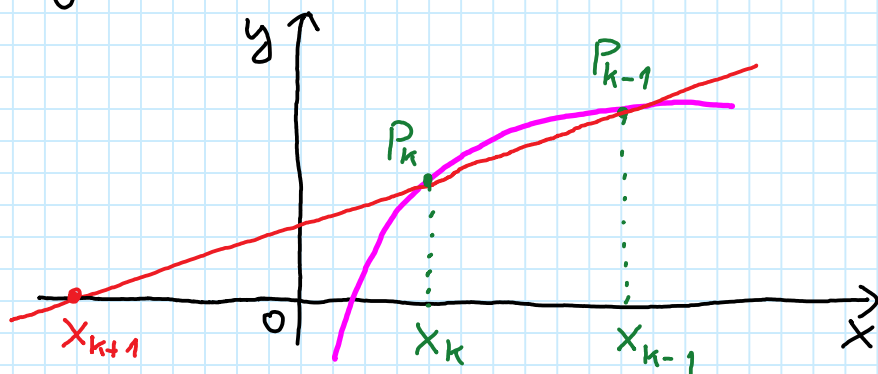
SECANTE VARIABLE

x_0, x_1 dati (vicini a ξ)

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{\frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}} \approx f'(x_n)$$

$$= x_n - \frac{f(x_n) (x_n - x_{n-1})}{f(x_n) - f(x_{n-1})}, \quad n = 1, 2, 3, \dots$$

Si può dimostrare che c'è la seguente interpretazione geometrica:



Si dimostra, e non lo facciamo, che, nell'ipotesi $f'(\xi) \neq 0$, il metodo ha

$$(\bullet) \quad p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.6$$

$$(\bullet) \quad M = \left(\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(\xi)} \right) \left(\frac{p}{p+1} \right) \approx 0.618$$

ESERCIZIO Sia $f(x) = x - \sin(x)$.

- Dimostrare che $\xi = 0$ è radice di f . È l'unica?
- Partendo da $[a_0, b_0] = [-0.5, 1]$ calcolare le prime tre iterazioni x_0, x_1, x_2 con il metodo di bisezione. Dare una stima di quante iterazioni servono al metodo per avere un errore $|x_n - \xi| < 10^{-6}$.
- Determinare la molteplicità di ξ e stabilire l'ordine di convergenza di Newton. Trovare la costante asintotica dell'errore. Calcolare le prime tre iterate x_1, x_2, x_3 a partire da $x_0 = 1$.
- Stimare la costante asintotica dell'errore usando le iterate.
- Stabilire quante iterazioni sono necessarie a Newton per avere un errore $|e_n| < 10^{-9}$.
- Qual è il grafico qualitativo di $\log_{10}(|e_n|)$?
- Come va modificato Newton per ripristinare l'ordine di convergenza $p=2$?
Calcolare le prime tre iterate x_1, x_2, x_3 a partire da $x_0 = 1$ e spiegare i risultati.
- Applicare il metodo delle secanti variabili per calcolare x_2 e x_3 a partire da $x_0 = 1, x_1 = 0.5$.