

Equazioni non lineari

Metodi iterativi per l'approssimazione di radici

Corso di calcolo numerico 2

01/11/2010

❖ INDICE

- ❖ Introduzione
- ❖ Metodo di bisezione
- ❖ Metodo di Newton
- ❖ Metodi quasi-Newton
- ❖ Iterazioni di punto fisso
- ❖ Sistemi di equazioni non lineari
- ❖ Zeri di polinomi

Introduzione

In questo breve testo saranno analizzati alcuni metodi di tipo iterativo utilizzati per la risoluzione di equazioni non lineari. Si analizzeranno alcune applicazioni su Matlab in modo da capire e apprendere il funzionamento degli algoritmi trattati. In questo modo sarà possibile valutare quali caratteristiche e differenze li contraddistinguono e cosa porta quindi alla scelta di un metodo piuttosto che un altro.

❖ Metodo di bisezione

Il metodo consiste nel generare iterativamente una serie di intervalli $[a,b]$ contenenti la radice della funzione $f(x)$. Utilizzando un punto intermedio c all'intervallo, $[a,b]$ viene suddiviso in due sottocampi $[a,c]$ e $[b,c]$. Individuando l'intervallo in cui la funzione cambia segno si associa ad esso il nuovo intervallo $[a,b]$ da analizzare. In questo modo l'algoritmo genererà ad ogni iterazione un intervallo $[a,b]$ più stringente dell'iterazione precedente. La convergenza avviene quando l'intervallo $[a,b]$ ha dimensioni tali da poter considerare il punto intermedio c punto soluzione.

Implementazione Matlab

```
a, b, f(x);
c=(a+b)/2;

k=0;
tao=1.0e-8; N=100;

x=c;
fa=f(a);
fb=f(b);
fc=f(c);

if fa*fb>=0
    disp('non ha passaggio per lo zero')
    break
end
while abs(b-a)>= tao & fc ~=0 & k<=N;
    k=k+1;
    if fa*fc <=0;
        b=c; fb=fc;
    else a=c; fa = fc;
    end
    c= (a+b)/2;fc= f(c);
    x=c;
end
c, k
```

Una volta definito l'intervallo e la funzione da analizzare l'algoritmo calcola la funzione nel punto a , b e nel punto intermedio c . Mediante l'istruzione *if* valuta la presenza dello zero all'interno dell'intervallo analizzando il segno del prodotto $f(a)*f(b)$. Se il prodotto è positivo non vi è passaggio per lo zero, quindi segnala mediante l'istruzione *disp* il messaggio di errore 'non ha passaggio per lo zero' e si arresta. Viceversa l'algoritmo prosegue.

Il ciclo *while* permette di iterare il metodo fin tanto che l'intervallo non si riduca ad un valore tale da poter considerare "c" zero della funzione. Per poter valutare in quale intervallo tra $[a,c]$ e $[b,c]$ vi è il passaggio per lo zero, l'algoritmo valuta mediante l'istruzione *if* il segno del prodotto $f(a)*f(c)$. se quest'ultimo è minore di zero definisce il nuovo estremo dell'intervallo 'b' pari al vecchio punto intermedio 'c' e definisce il nuovo intervallo $[a,b]$ pari al vecchio intervallo $[a,c]$. Viceversa definisce il nuovo estremo dell'intervallo 'a' pari al vecchio punto 'c' e definisce il nuovo intervallo $[a,b]$ pari al vecchio intervallo $[c,b]$.

Applicazione

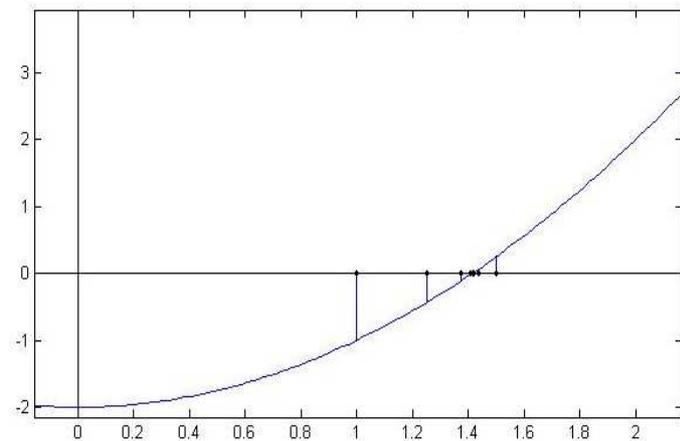
Si applica il metodo a tre funzioni diverse sullo stesso intervallo di partenza $[a,b]$.

Prima funzione:

$$F(x) = x^2 - 2, \quad [a, b] = [0; 2]$$

L'algorithmo esegue 28 iterazioni. Si riportano in una tabella le prime 12 iterazioni in modo da capire come si comporta il metodo.

K	a	b	X
1	0	2.0000	1.0000
2	1.0000	2.0000	1.5000
3	1.0000	1.5000	1.2500
4	1.2500	1.5000	1.3750
5	1.3750	1.5000	1.4375
6	1.3750	1.4375	1.4063
7	1.4063	1.4375	1.4219
8	1.4063	1.4219	1.4141
9	1.4141	1.4219	1.4180
10	1.4141	1.4180	1.4160
11	1.4141	1.4160	1.4150
12	1.4141	1.4150	1.4146

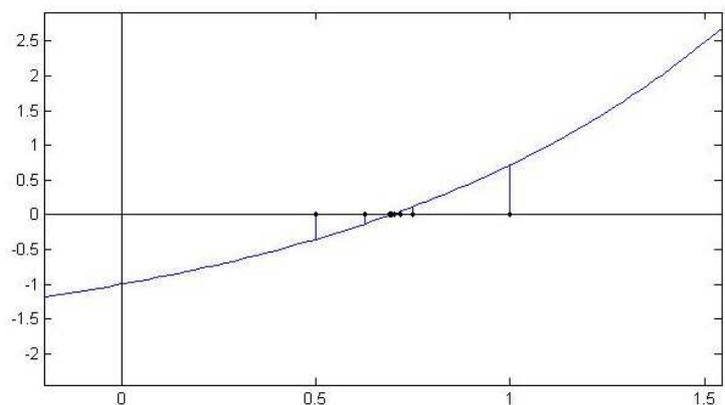


2°funzione

$$F(x) = e^x - 2, \quad [a, b] = [0; 2]$$

Come con la funzione precedente l'algorithmo esegue 28 iterazioni.

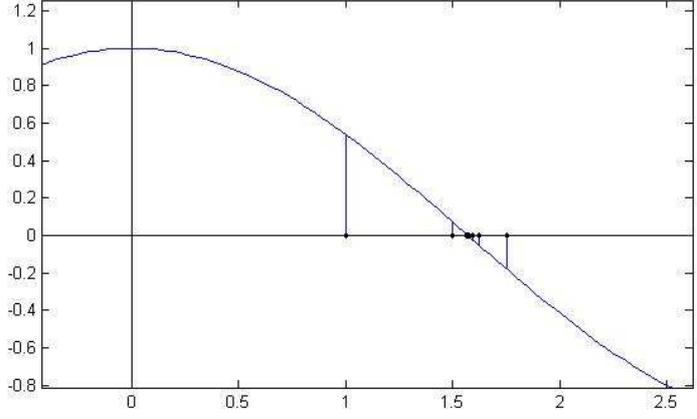
K	a	B	X
1	0	2.0000	1.0000
2	0	1.0000	0.5000
3	0.5000	1.0000	0.7500
4	0.5000	0.7500	0.6250
5	0.6250	0.7500	0.6875
6	0.6875	0.7500	0.7188
7	0.6875	0.7188	0.7031
8	0.6875	0.7031	0.6953
9	0.6875	0.6953	0.6914
10	0.6914	0.6953	0.6934
11	0.6914	0.6934	0.6924
12	0.6924	0.6934	0.6929



3°funzione

$$F(x) = \cos(x) , [a, b] = [0; 2]$$

K	a	B	X
1	0	2.0000	1.0000
2	1.0000	2.0000	1.5000
3	1.5000	2.0000	1.7500
4	1.5000	1.7500	1.6250
5	1.5000	1.6250	1.5625
6	1.5625	1.6250	1.5938
7	1.5625	1.5938	1.5781
8	1.5625	1.5781	1.5703
9	1.5703	1.5781	1.5742
10	1.5703	1.5742	1.5723
11	1.5703	1.5723	1.5713
12	1.5703	1.5713	1.5708



Anche in quest'ultima funzione l'algorithmo esegue 28 iterazioni. Il numero di passi non dipende infatti dal tipo di funzione ma dall'intervallo scelto.

Variando l'intervallo [a,b] si ottiene che la velocità di convergenza cambia come indicato in tabella

Funzione	[a,b]	Soluzione	# iterazioni
$f(x) = x^2 - 2;$	[1,22]	X=1.4142	32
$f(x) = e^x - 2;$	[1,22]	X=0.6931	32
$f(x) = \cos(x);$	[1,22]	X=9*(pi/2)	32

Il metodo di bisezione è un metodo molto robusto, nel senso che converge sempre. Ad ogni iterazione esegue una sola valutazione di funzione, quindi presenta un costo computazionale basso.

❖ Metodo di Newton

Il metodo di Newton (o delle tangenti) genera una successione di punti a partire da un punto iniziale x_0 che dopo un certo numero di iterazioni converge ad un'approssimazione della radice della funzione. Data una funzione $f(x)$ a partire da x_0 viene calcolata l'approssimazione successiva x_1 come intersezione della retta tangente a $f(x)$ con l'asse delle ascisse.

Considerando l'equazione del fascio di rette:

$y - f(x_0) = m(x - x_0)$, posto $y = 0$ e $m = f'(x_0)$, x_1 sarà pari a:

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

Generalizzando all'iterazione k :

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

Il metodo è quindi applicabile solo a funzioni derivabili con derivata prima diversa da zero nei punti della successione.

Implementazione del metodo

```
F, df, x0

N=100;
k=0;
tao=10^(-8);
error= 1;

x= x0;
while (k<=N & error>=tao);
    fx= f(x);
    dfx=df(x);

    if abs(dfx)==0;
        break
    end
    x1= x-(fx/dfx);
    error= abs(x1-x);
    x=x1;
    k=k+1;
end
x,k
```

E' necessario fornire all' algoritmo la funzione F , la sua derivata df e il punto iniziale x_0 . Mediante il ciclo *while* è possibile iterare il metodo. L' algoritmo termina quando l' errore sulla soluzione risulta poco significativo o se il numero di iterazioni risulta superiore al limite prestabilito. Ad ogni iterazione l' algoritmo calcola funzione e derivata nel punto x corrente. Mediante l' istruzione *if* valuta se la derivata nel punto si annulla ed in tal caso blocca l' algoritmo. Viceversa calcola il nuovo punto x ed aggiorna il contatore di iterazioni k .

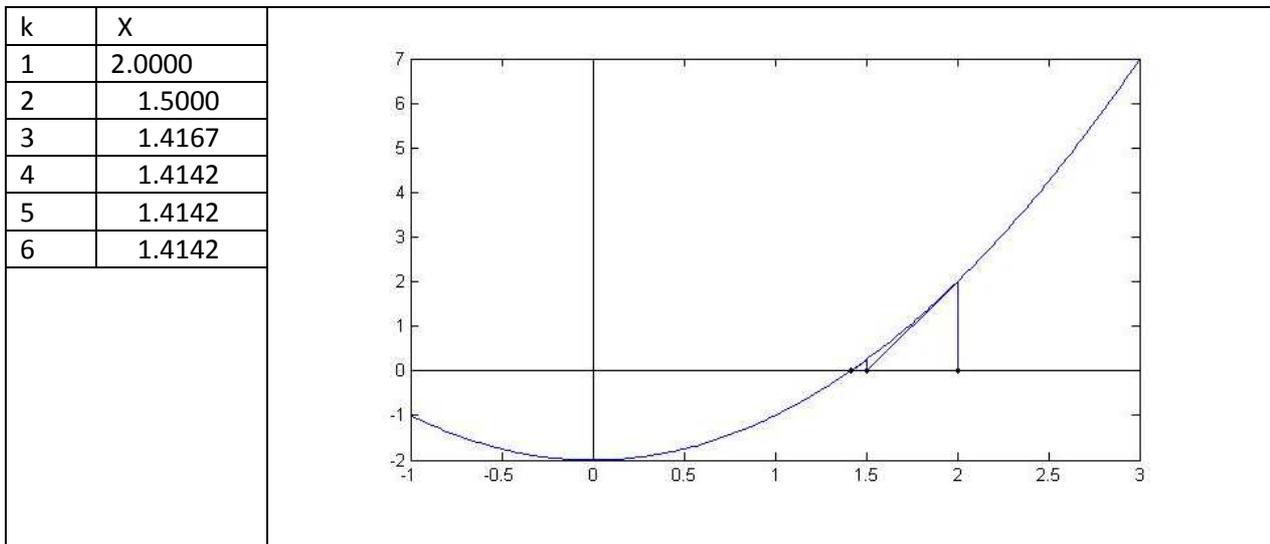
Test sull' algoritmo

Si analizzano due funzioni distinte. Ogni funzione sarà testata su punti iniziali differenti per valutare la velocità di convergenza al variare di essi.

1° funzione

$$f(x) = x^2 - 2;$$

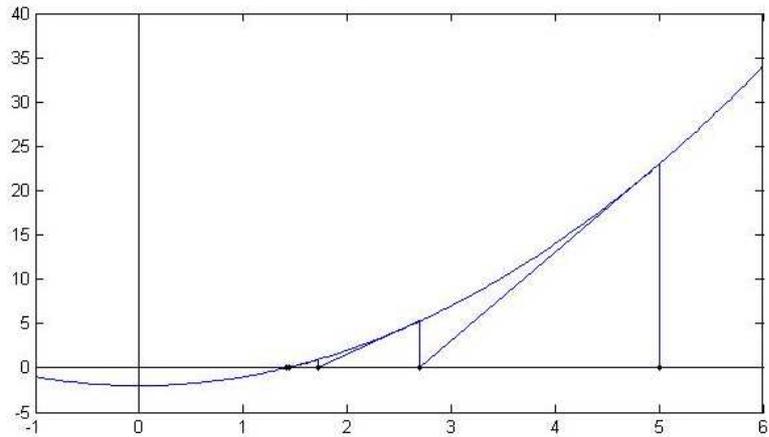
Punto iniziale $x_0 = 2$



Si può subito notare la velocità di convergenza del metodo rispetto al metodo precedente. Esegue sole 6 iterazioni contro le 28 del metodo di bisezione.

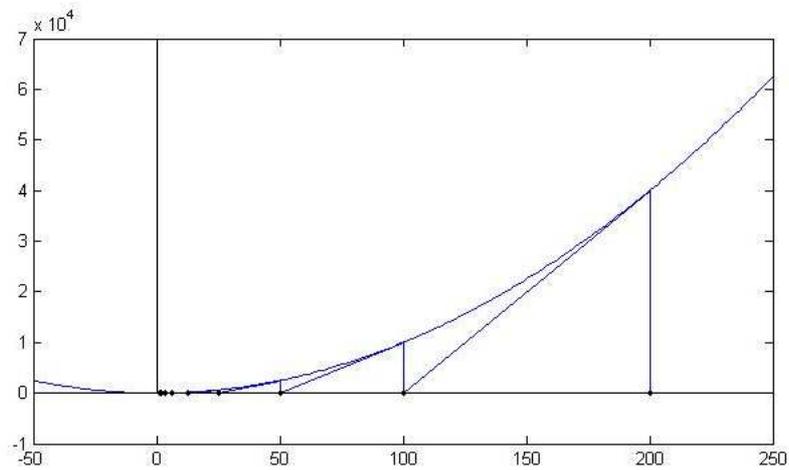
Punto iniziale $x_0 = 5$

k	x
1	5.0000
2	2.7000
3	1.7204
4	1.4415
5	1.4145
6	1.4142
7	1.4142
8	1.4142



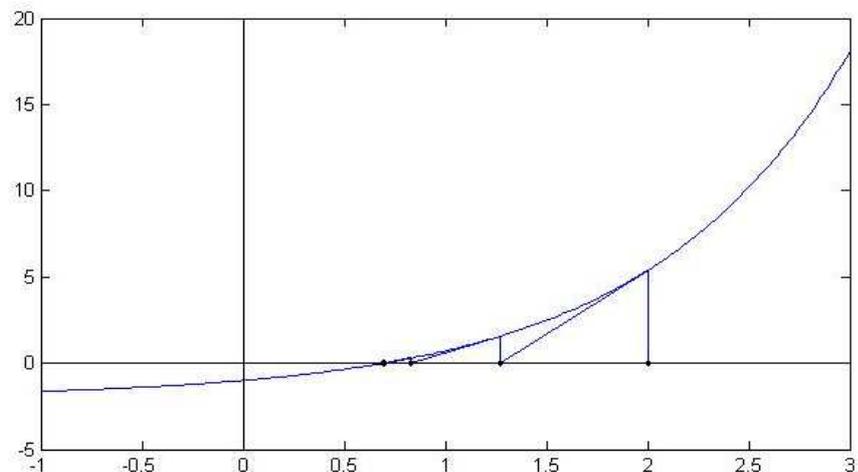
Punto iniziale $x_0 = 200$

k	x
1	200.0000
2	100.0050
3	50.0125
4	25.0262
5	12.5531
6	6.3562
7	3.3354
8	1.9675
9	1.4920
10	1.4162
11	1.4142
12	1.4142
13	1.4142

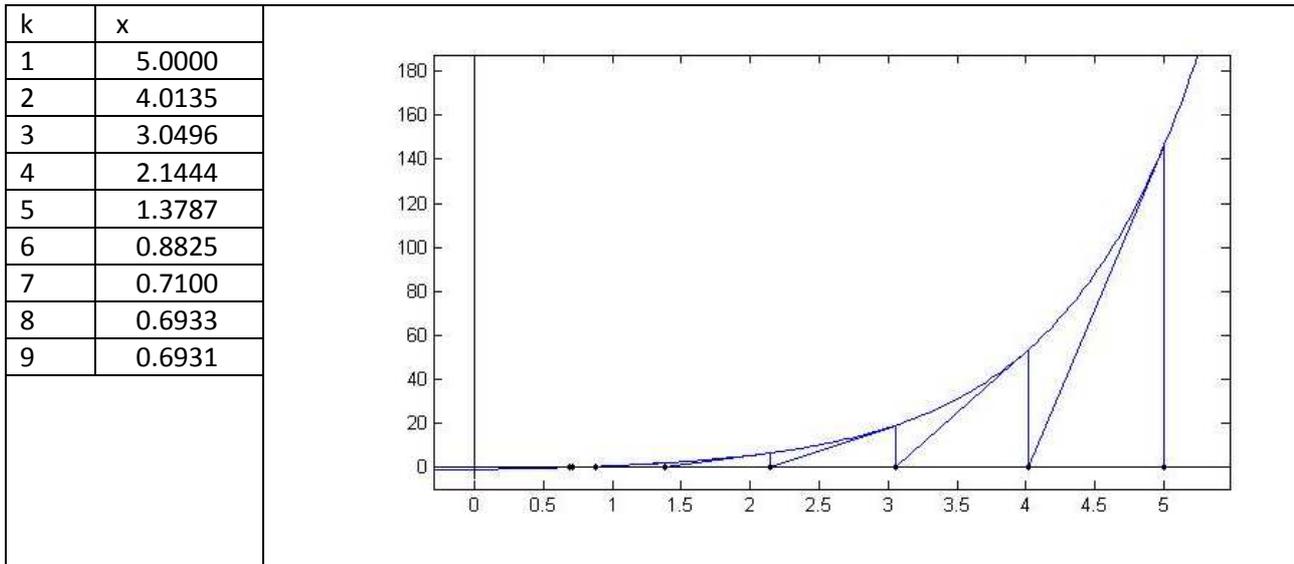


2° funzione $f(x) = e^x - 2$; Punto iniziale $x_0 = 2$

k	x
1	2.0000
2	1.2707
3	0.8320
4	0.7024
5	0.6932
6	0.6931



Punto iniziale $x_0 = 5$



Punto iniziale $x_0 = 200$ $k > 100$.

Per $x_0 = 200$ l'algoritmo realizza un numero di iterazioni maggiore di 100, quindi l'algoritmo si blocca. Il numero di iterazioni infatti dipende principalmente dalla posizione del punto iniziale rispetto allo zero. In base alla funzione analizzata e al valore di x_0 assunto come prima iterazione il metodo può convergere o meno. Il metodo risulta meno solido rispetto al metodo di bisezione.

Come costo computazionale, ad ogni iterazione esegue due valutazioni di funzione. È quindi più pesante rispetto al precedente metodo ma esegue un numero di iterazioni significativamente inferiore.

❖ Metodi quasi-Newton

I metodi quasi-Newton rappresentano una variante al metodo di Newton. infatti, in quest'ultimo metodo è richiesto l'aggiornamento della funzione $f(x_k)$ e della sua derivata a $f'(x_k)$ ad ogni passo, mentre nei metodi quasi newton l'iterazione è calcolata nel seguente modo:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{m_k}$$

Dove come coefficiente angolare m_k è utilizzata un'approssimazione del valore della derivata della funzione.

Corde

Nel metodo delle corde il termine m_k è un valore che resta costante ad ogni iterazione. Per esempio si potrebbe pensare di considerare m_k pari al valore della derivata sul punto iniziale $f'(x_0)$. in questo modo il metodo è analogo al metodo di newton classico con l'eccezione di non aggiornare la derivata ad ogni passo, che resta quindi costante, ma aggiornare la sola funzione $f(x_k)$.

Sperimentazione su Matlab

```
f ,df ,x0;
m=df(x0);
N=200;
k=0;
tao=10^(-8);
error= 1;
x= x0;
if abs(m)==0;
    break
end

while (k<=N & error>=tao);
    fx= f(x);
    x1= x-(fx/m);
    error= abs(x1-x);
    x=x1;
    k=k+1;
end
```

Come si può notare, a parte qualche accorgimento, l'implementazione è uguale al metodo di Newton. è necessario fornire in ingresso la funzione F , la sua derivata df e il punto iniziale x_0 . Si è scelto di applicare il

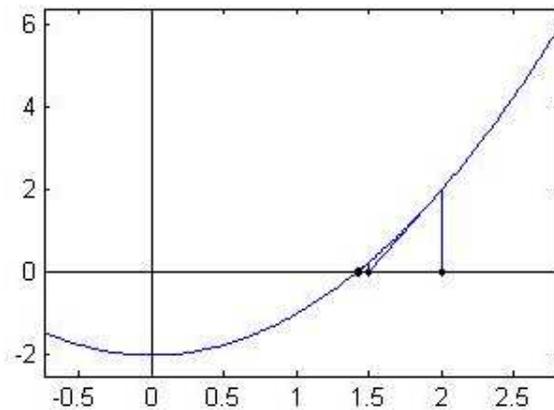
metodo a due funzioni diverse. Per entrambe le funzioni si utilizza come valore di m_k la derivata sul punto iniziale $f'(x_0)$.

Test algoritmo

1° funzione $f(x) = x^2 - 2$

Punto iniziale $x_0 = 2$; soluzione $x = \sqrt{2}$; iterazioni totali 15; per visualizzare il comportamento dell'algoritmo si riportano le prime 13 iterazioni

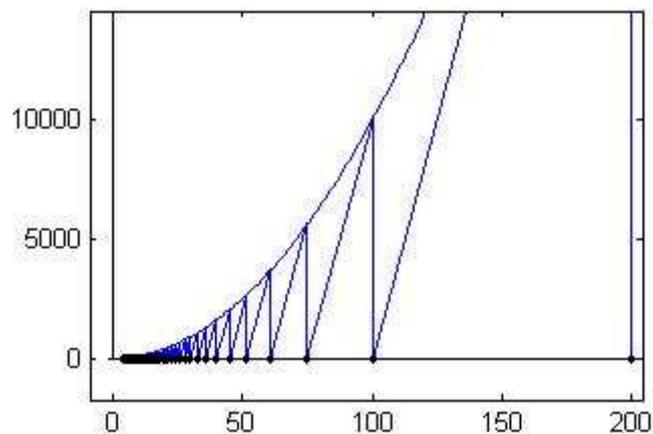
k	x
1	2.0000
2	1.5000
3	1.4375
4	1.4209
5	1.4162
6	1.4148
7	1.4144
8	1.4143
9	1.4142
10	1.4142
11	1.4142
12	1.4142
13	1.4142



Punto iniziale $x_0 = 200$

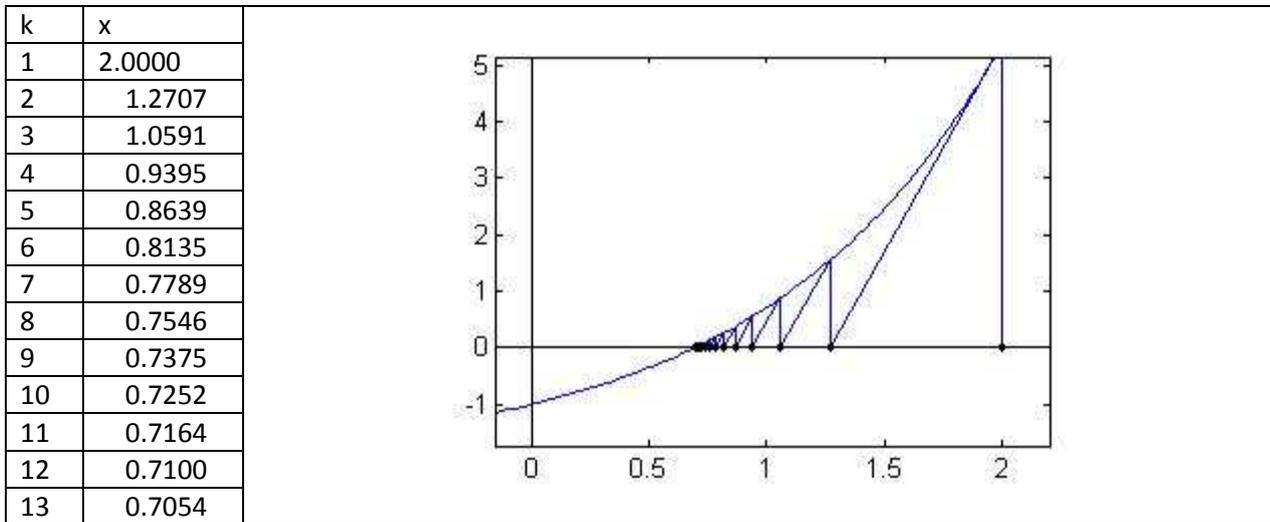
In questo caso l'algoritmo realizza più di 100 iterazioni, numero massimo prefissato e si blocca.

k	x
1	200.0000
2	100.0050
3	75.0075
4	60.9472
5	51.6658
6	44.9974
7	39.9405
8	35.9574
9	32.7300
10	30.0569
11	27.8034
12	25.8758
13	24.2069

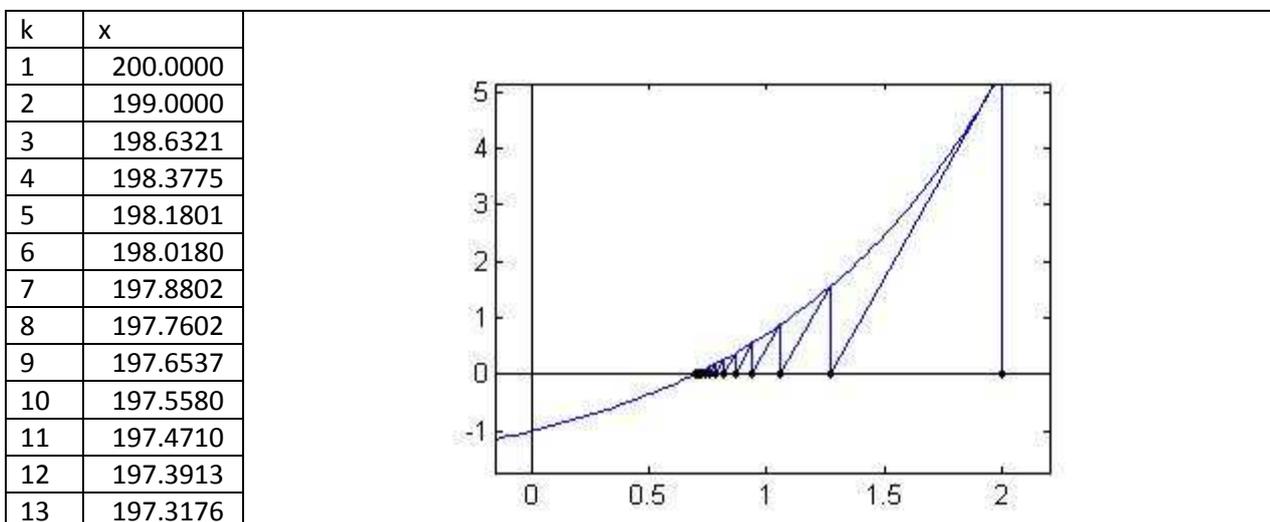


2° funzione $f(x) = e^x - 2$; Punto iniziale $x_0 = 2$; soluzione $x = \log 2$; iterazioni totali 54;

si riportano le prime 13 soluzioni.



In questo caso già per valori di x_0 vicini alla soluzione si ha un numero di iterazioni abbastanza elevato. Inserendo come punto iniziale $x_0 = 200$ l'algoritmo effettua un numero di iterazioni ben più superiore al centinaio. Come si può notare dalle prime 13 soluzioni il metodo converge alla soluzione molto più lentamente rispetto a quanto valutato con la prima funzione.



Secanti

In questo metodo come termine m_k viene utilizzato il coefficiente angolare della retta secante la curva $f(x)$ in due punti d'ascissa x_k e x_{k-1} . Il metodo quindi richiede due punti iniziali x_0 e x_1 .

Il termine m_k sarà calcolato come:

$$m_k = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}};$$

Implementazione matlab

```
f, x0, x1;
N=100;
k=0;
tao=10^(-8);
error= 1;
error=abs(x1-x0);

X=x0;
while (k<=N & error >=tao);
    fx1= f(x1);
    fx0=f(x0);
    m = (fx1-fx0)/(x1-x0);
    if fx1==0;
        break
    end
    x2= x1-(fx1/m);
    x0=x1;
    x1=x2;
    error= abs(x1-x0);

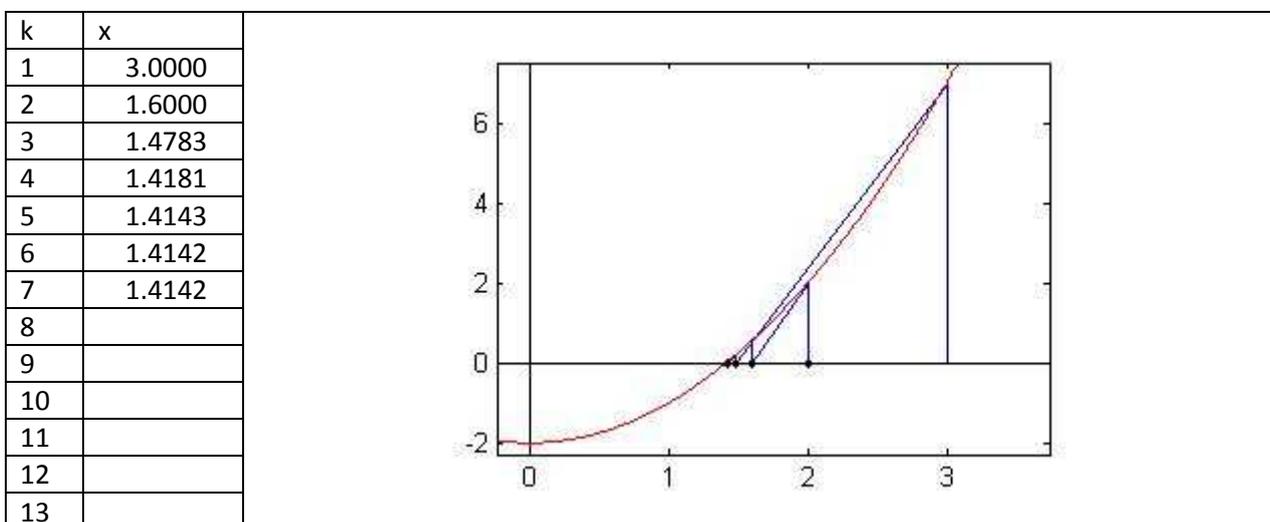
    k=k+1;
end
```

A partire dai punti iniziali x_0, x_1 il metodo calcola la retta secante i due punti e calcola il nuovo punto come intersezione della retta con asse delle ascisse. Rinomina il nuovi x_0, x_1 e itera il procedimento fino ad ottenere un intervallo talmente ristretto da considerare x_1 soluzione del problema.

Test

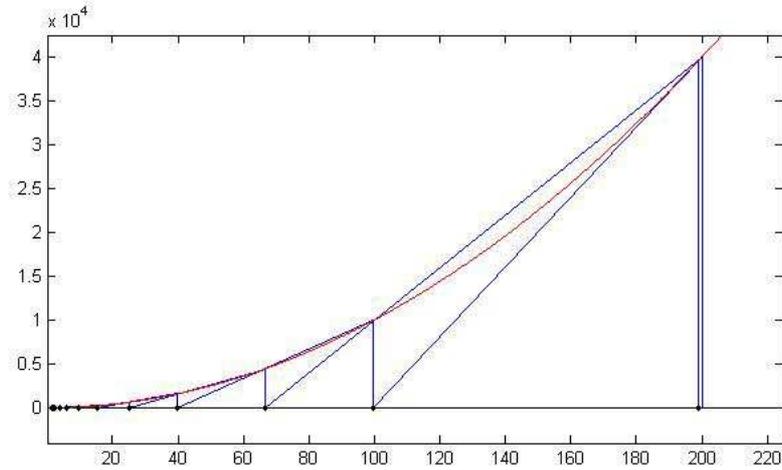
1° funzione $f(x) = x^2 - 2$

Punto iniziale $x_0 = 2$; $x_1 = 3$; soluzione $x = \sqrt{2}$; iterazioni totali 7



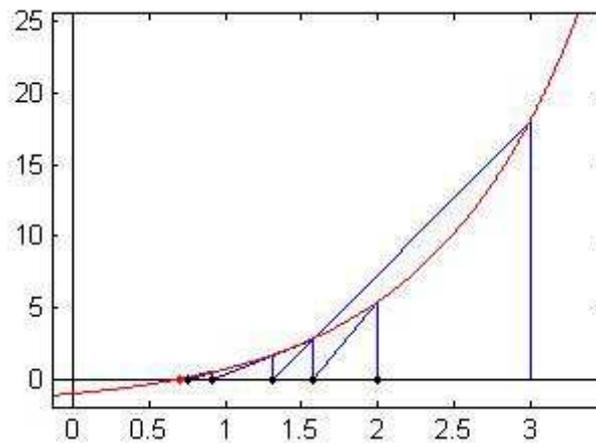
Punto iniziale $x_0 = 199$; $x_1 = 200$; soluzione $x = \sqrt{2}$; iterazioni totali 16

k	x
1	200.0000
2	99.7544
3	66.5641
4	39.9358
5	24.9793
6	15.3981
7	9.5755
8	5.9841
9	3.8112
10	2.5325
11	1.8368
12	1.5224
13	1.4278

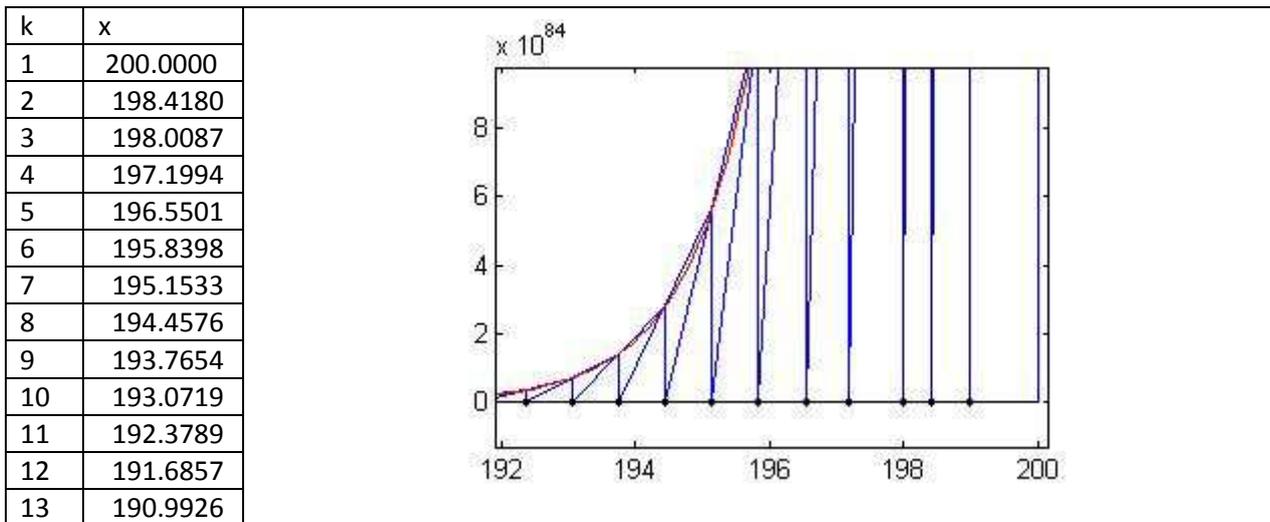


2° funzione $f(x) = e^x - 2$; Punto iniziale $x_0 = 2$; $x_1 = 3$; soluzione $x = \log 2$; iterazioni totali 9;

k	x
1	3.0000
2	1.5755
3	1.3109
4	0.9084
5	0.7511
6	0.6991
7	0.6933
8	0.6931
9	0.6931
10	0.6931
11	
12	
13	



Punto iniziale $x_0 = 199$; $x_1 = 200$; soluzione $x = \log 2$; iterazioni totali >100 ;



La differenza col metodo delle corde è evidente già per punti iniziali piccoli, man mano che l'intervallo si restringe i punti trovati tendono ai punti trovati col metodo di Newton, perché la secante tenderà a coincidere con la derivata. Rispetto al metodo di bisezione esegue un numero di iterazioni minore, quindi è una via di mezzo tra newton e bisezione. Il metodo più lento è quindi quello delle corde che risulta scarsamente soddisfacente anche paragonato al metodo di bisezione.

Si riportano di seguito un quadro riassuntivo dei risultati ottenuti testando i metodi.

$f(x) = x^2 - 2$, soluzione $x = \sqrt{2}$;			
Metodo	Punto iniziale x_0	# iterazioni	Costo/iterazione
Bisezione	$[a, b] = [0; 2]$	28	1 valutazione di funzione
Newton	$x_0 = 2$	6	2 valutazioni di funzione
Corde	$x_0 = 2$	15	1 valutazione di funzione
secanti	$[x_0, x_1] = [2; 3]$	7	1 valutazione di funzione

$f(x) = e^x - 2$; soluzione $x = \log 2$;			
Metodo	Punto iniziale x_0	# iterazioni	Costo/iterazione
Bisezione	$[a, b] = [0; 2]$	28	1 valutazione di funzione
Newton	$x_0 = 2$	6	2 valutazioni di funzione
Corde	$x_0 = 2$	54	1 valutazione di funzione
secanti	$[x_0, x_1] = [2; 3]$	9	1 valutazione di funzione

❖ Iterazioni di punto fisso

Rappresenta la generalizzazione dei metodi iterativi. Dato un problema, senza far riferimento ad un metodo in particolare è possibile generare infiniti metodi iterativi che consentono di ottenere la radice del problema come approssimazione del punto fisso α .

La funzione di iterazione è definita come:

$$x_{k+1} = g(x_k),$$

Iterativamente si produce una successione di x_k . Se x_k converge e se la $g(x_k)$ è continua allora x_k converge ad un punto fisso α .

α è definito punto fisso per $g(x)$ se

$$\alpha = g(\alpha).$$

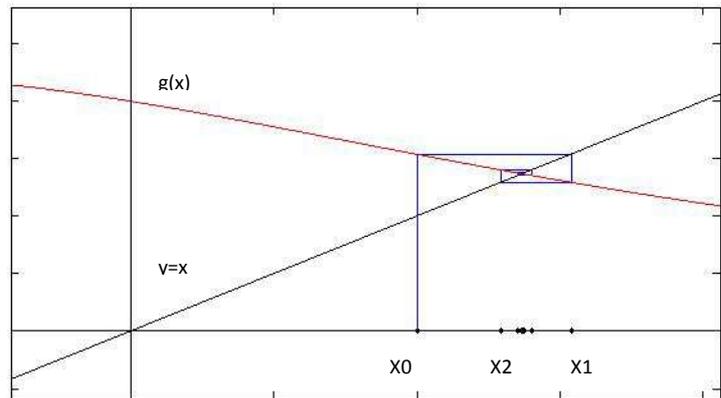
convergenza della successione

A partire da un punto iniziale x_0 , la convergenza viene illustrata graficamente nella seguente figura.

Alla prima iterazione il metodo calcola:

$x_1 = g(x_0)$ per poter calcolare poi x_2 è necessario valutare $g(x_1)$; graficamente si proietta il punto x_1 sulla bisettrice, si riporta su $g(x_1)$ per poi proiettarlo nuovamente sulla bisettrice trovando così x_2 .

Il punto fisso risulta quindi l'intersezione di $g(x)$ con la bisettrice $y = x$.



Non esiste un unico modo per scegliere la funzione di iterazione, a seconda dell'equazione è possibile ricavare diverse $g(x)$ che non è detto convergano al punto fisso e soprattutto con lo stesso numero di iterazioni.

La convergenza del metodo dipende, infatti, dalla pendenza della curva direttamente collegata alla definizione di contrattività.

La $g(x)$ si definisce contrattiva se esiste $c < 1$ e se

$$|g(x) - g(y)| \leq c|x - y|, \forall x, y$$

Quindi significa che considerando due punti x, y la distanza tra $g(x)$ e $g(y)$ è minore strettamente della distanza tra x e y . Ossia la $g(x)$ ha la caratteristica di avvicinare due punti, prendendo x, y la contrattività fa sì che $g(x)$ e $g(y)$ si avvicinino.

La convergenza è inoltre legata alla definizione di derivabilità, infatti se la funzione è definita tale in $[x,y]$ si può scrivere

$$|g(x) - g(y)| = g'(\xi) |x - y|$$

Maggiorando

$$|g(x) - g(y)| = g'(\xi) |x - y| \leq c|x - y|$$

$$C = \max_{x \in D} g'(x) .$$

per la contrattività c deve essere minore di uno. Si può dire quindi che se le derivate hanno modulo sempre minore di uno allora il metodo converge.

Applicazione

Calcolo dell'approssimazione della radice reale dell'equazione di Fibonacci.

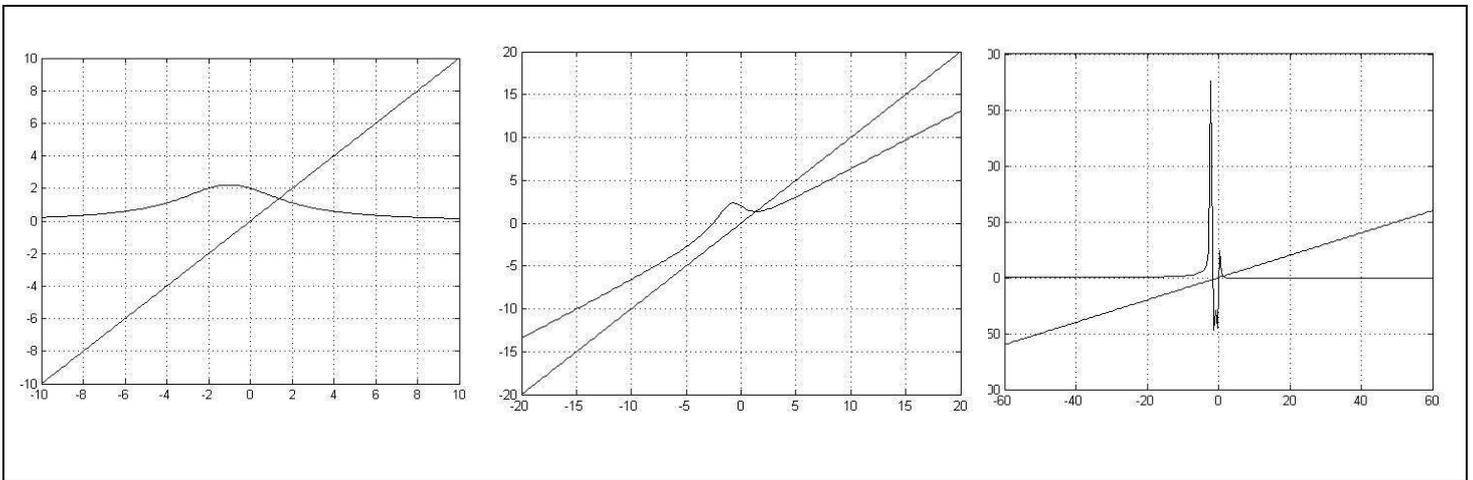
$$x^3 + 2x^2 + 10x - 20 = 0$$

Da questa relazione è possibile ottenere diverse $g(x)$ tra cui:

$$1) g(x) = \frac{20}{(x^2 + 2x + 10)}$$

$$2) g(x) = x - \frac{x^3 + 2x^2 + 10x - 20}{(3x^2 + 4x + 10)}$$

$$3) g(x) = \frac{20 - 10x}{(x^2 + 2x)}$$



Implementazione Matlab

```

g,den,x0; % def funzione di iterazione g, denominatore di g, punto iniziale

N=100;
k=0;
tao=1.0e-10;
error= 1;
x= x0;
while (k<=N & error>= tao);

```

```

    if den(x)==0;
        break
    end
    gx= g(x);
    error= abs(gx-x);
    x=gx;
    k=k+1;
end

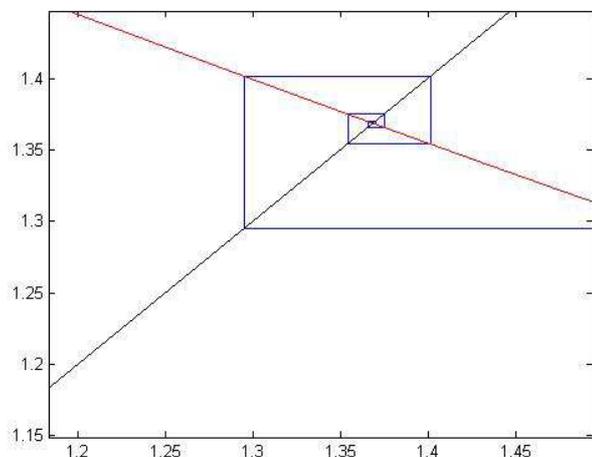
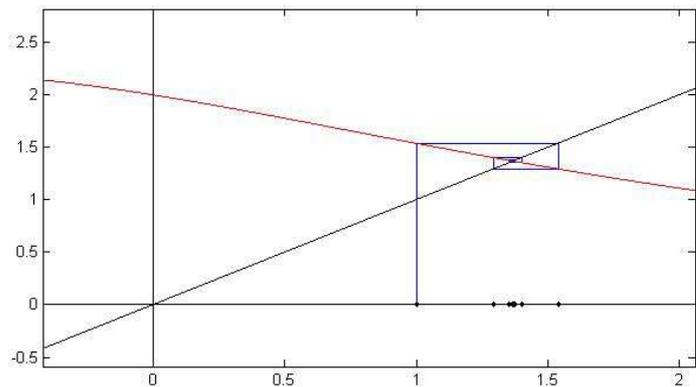
```

Non è possibile avere per tutte le funzioni la stessa implementazione è necessario adattare il programma al problema.

Primo caso

$$g(x) = \frac{20}{(x^2 + 2x + 10)} \quad \text{con punto iniziale } x_0=1; k=29$$

k	X	g(x)
0	1	1.53846153846
1	1.53846153846	1.29501915708
2	1.29501915708	1.40182530944
3	1.40182530944	1.35420939040
4	1.35420939040	1.37529809248
5	1.37529809248	1.36592978817
6	1.36592978817	1.37008600340
7	1.37008600340	1.36824102361
8	1.36824102361	1.36905981200
9	1.36905981200	1.36869639755
10	1.36869639755	1.36885768862
11	1.36885768862	1.36878610257
12	1.36878610257	1.36881787439
13	1.36881787439	1.36880377314
14	1.36880377314	1.36881003167
15	1.36881003167	1.36880725396
16	1.36880725396	1.36880848678
17	1.36880848678	1.36880793962
18	1.36880793962	1.36880818247
19	1.36880818247	1.36880807468
20	1.36880807468	1.36880812252
21	1.36880812252	1.36880810129
22	1.36880810129	1.36880811071
23	1.36880811071	1.36880810653
24	1.36880810653	1.36880810839
25	1.36880810839	1.36880810756
26	1.36880810756	1.36880810793
27	1.36880810793	1.36880810777
28	1.36880810777	1.36880810784
29	1.36880810784	1.36880810784



Il metodo converge, infatti la funzione è contrattiva con derivata prima sempre minore di 1 in modulo . La convergenza avviene in 29 iterazioni per poter valutare quanto il metodo è veloce si valuta la costante asintotica C. Più la costante si avvicina all'unità più il metodo è lento. Infatti per un metodo di ordine 1

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = C$$

Si può dimostrare che al limite

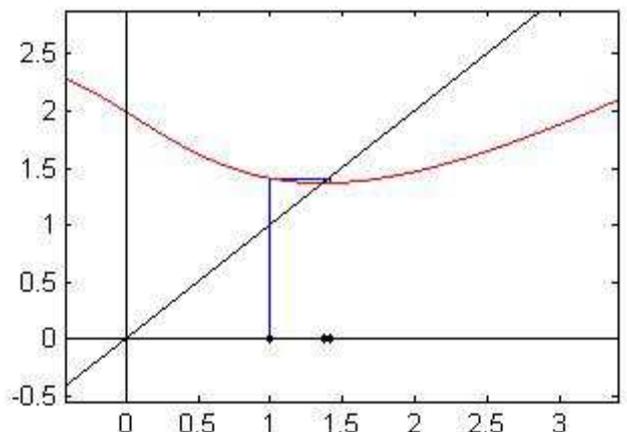
$$C = g'(\alpha)$$

In questo caso C= 0,44;

Secondo caso

$$g(x) = x - \frac{x^3 + 2x^2 + 10x - 20}{(3x^2 + 4x + 10)} \quad \text{punto iniziale } x_0 = 1;$$

k	X	g(x)
0	1	1.41176470588
1	1.41176470588	1.36933647058
2	1.36933647058	1.36880818861
3	1.36880818861	1.36880810782
4	1.36880810782	1.36880810782
5	1.36880810782	1.36880810782

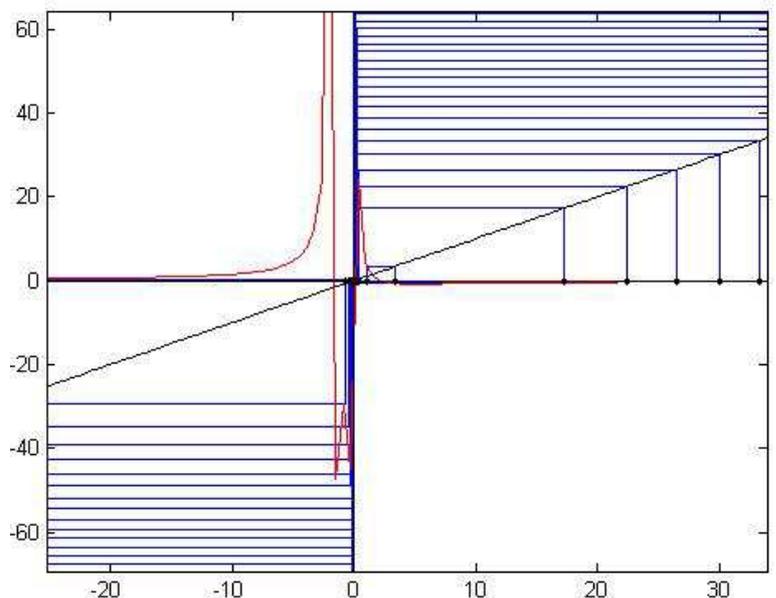


In questo caso la convergenza avviene in sole 6 iterazioni. Calcolando $g'(\alpha)$ si nota che il metodo è del secondo ordine $p=2$, per questo motivo si ha maggiore velocità di convergenza.

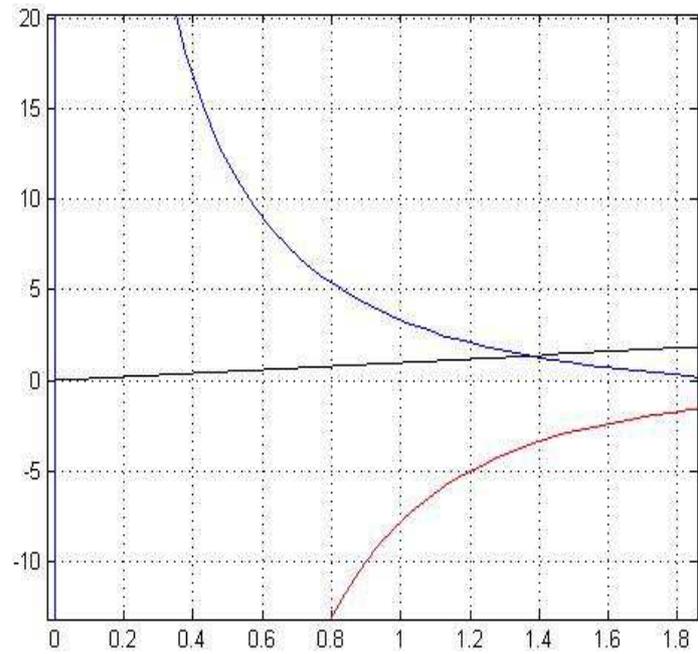
Terzo caso

$$g(x) = \frac{20 - 10x}{(x^2 + 2x)} \quad x_0 = 1;$$

in quest'ultimo caso il metodo non converge.



La successione x_k tende ad allontanarsi dal punto soluzione. La funzione non è contrattiva nell'intervallo in cui si trova la radice. Valutando la derivata nel punto soluzione si ottiene, infatti, un valore superiore all'unità (tratto rosso nella figura seguente).



❖ Sistemi di equazioni non lineari

In questo breve testo si analizza il metodo di Newton multidimensionale. Considerato un sistema di n equazioni in m incognite:

$$\begin{cases} f_1(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) = 0 \end{cases}, \text{ posto } F(x) = \begin{bmatrix} f_1(x_1, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) \end{bmatrix},$$

il sistema può essere scritto in forma

$$F(x) = 0;$$

Per ottenere l'iterazione si approssima $F(x)$ mediante la serie di Taylor troncata al primo ordine

$$F(x) \approx F(x^k) + F'(x^k)(x - x^k)$$

Per risolvere il sistema è richiesta quindi la valutazione della matrice Jacobiana $F'(x^k)$ che contiene le derivate parziali della funzione F valutata in x^k .

$$F'(x^k) = \begin{bmatrix} \frac{df_1}{dx_1}(x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) & \dots & \dots & \frac{df_1}{dx_n}(x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) \\ & & \vdots & \\ \frac{df_n}{dx_1}(x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) & \dots & \dots & \frac{df_n}{dx_n}(x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) \end{bmatrix};$$

la procedura iterativa può essere generalizzata come segue:

$$x^{k+1} = x^k - (F'(x^k))^{-1} F(x^k);$$

A partire da un punto x_0 arbitrario, ad ogni passo l'algoritmo approssima $F(x^k)$ mediante la serie di Taylor troncata e calcola come x^{k+1} il valore di x che annulla l'approssimazione di $F(x^k)$

La convergenza del metodo avviene quando il valore di $F(x^k)$ può essere considerato nullo ossia sotto un limite prestabilito. Il problema principale di questo metodo, oltre alla necessità di esplicitare le derivate parziali della F , è che ad ogni iterazione è necessaria la valutazione della matrice Jacobiana. L'onere computazionale può essere comunque ridotto imponendo all'algoritmo la valutazione della matrice solo ogni tot iterazioni.

Implementazione Matlab

É necessario fornire all'algorithmo il vettore F(x), punto iniziale e Jacobiano.

```
x0;
nmax= 100;
k=0;
tao=10.^(-3);
error=1;
while (k<=nmax & error>=tao)
    f1,f2, J0;
    f0=[f1;f2]

    if det(J0)==0;
        disp ('singolare in x0')
        k=k+1;
        x=0;
        break
    end
    x= x0- J0\f0           %iterazione passo k
    error= norm(x-x0);
    k=k+1;
    x0=x;
end
```

Esempio applicativo

$$1) \begin{cases} x^2 - 2x - y - 2 = 0 \\ x^2 - y = 0 \end{cases};$$

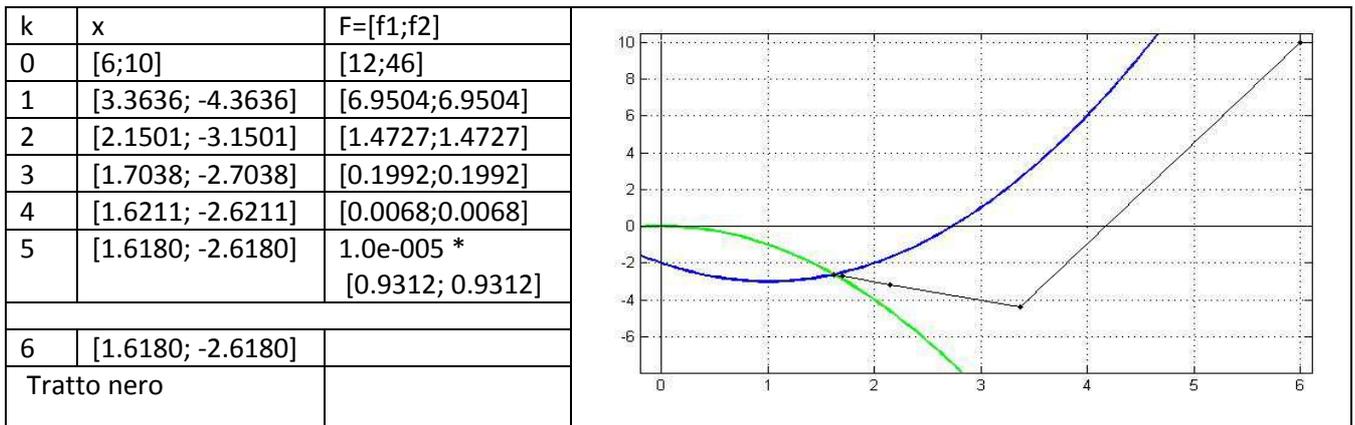
Definizione funzione F(x) e Jacobiano J0 su matlab.

```
f1=x0(1).^2-2*x0(1)-x0(2)-2;
f2=x0(1).^2+x0(2);
```

```
J0=[2*x0(1)-2, -1;2*x0(1),+1];
```

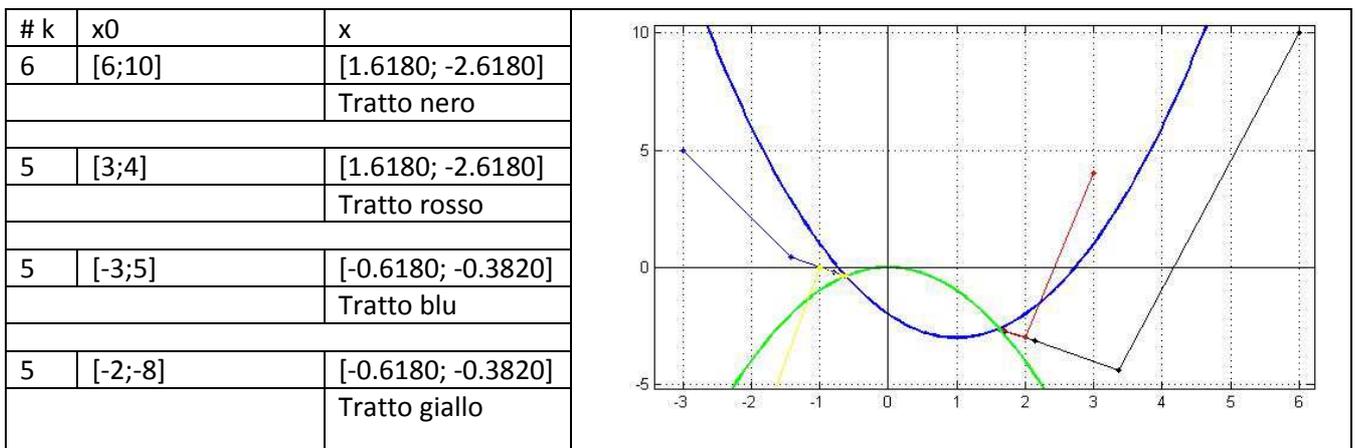
```
x0=[6,10];
```

nel grafico, le approssimazioni successive sono rappresentate dai puntini lungo la direzione di convergenza.



Ad ogni passo $F(x)$ si riduce, in questo caso f_1 ed f_2 dopo il primo passo tendono a zero seguendo una direzione rettilinea. Questo comportamento può essere imputato alla particolare forma dello Jacobiano, nel caso generale il metodo ad ogni iterazione individua una direzione da seguire.

Il sistema presenta due soluzioni, a seconda del punto iniziale scelto il metodo converge ad una o all'altra soluzione. In entrambi i casi il numero di iterazioni è limitato come si può notare nella seguente tabella.



Per ridurre il costo computazionale si possono utilizzare delle strategie di approssimazione dello Jacobiano. In questo senso operano i metodi di Newton-Jacobi e Newton-Gauss-Seidel che utilizzano come approssimazione di $F'(x)$ rispettivamente:

$$F'(x) = D(x) \quad e$$

$$F'(x) = D(x) - L(x).$$

Dove $D(x)$ rappresenta la matrice diagonale e $L(x)$ la sotto triangolare inferiore.

Considerando il seguente sistema si procede nel testare i metodi su Matlab

$$\begin{cases} x^2 - 2y^2 - 4 = 0 \\ xy - xy^2 = 0 \end{cases}$$

- 1° caso $F'(x) = D(x) - L(x) - U(x)$ Newton
2° caso $F'(x) = D(x)$ Newton-Jacobi
3° caso $F'(x) = D(x) - L(x)$ Newton-Gauss-Seidel

Caso	Punto iniziale	# iterazioni	soluzione
1	$X_0 = [5; 5]$	9	$X = [2.4495; 1.0000]$
2	$X_0 = [5; 5]$	9	$X = [2.4495; 1.0000]$
3	$X_0 = [5; 5]$	10	$X = [2.4495; 1.0000]$

Il metodo di Newton-Jacobi calcola ad ogni iterazione solo due elementi su sei dello jacobiano mentre il metodo di Newton-Gauss-Seidel ne valuta 3 elementi su 6. Nonostante le approssimazioni utilizzate i metodi convergono alla soluzione con un numero di iterazioni limitato.

❖ Zeri di polinomi

Il problema del calcolo degli zeri di un polinomio può essere riformulato come un problema di auto valori.

Dato un polinomio $p(x)$

$$p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0,$$

Dopo aver reso monico il polinomio è possibile associare la matrice in forma compagna C

$$\tilde{p}(x) = x^n - b_{n-1} x^{n-1} - \dots - b_1 x + b_0,$$

$$C = \begin{pmatrix} b_{n-1} & b_{n-2} & \dots & \dots & b_0 \\ 1 & \emptyset & \dots & \dots & \emptyset \\ \emptyset & 1 & \ddots & & \emptyset \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \emptyset & \dots & \emptyset & 1 & \emptyset \end{pmatrix};$$

Gli auto valori della matrice C rappresentano gli zeri del polinomio $p(x)$. È possibile ottenere un'approssimazione degli auto valori della matrice $\lambda(C)$ applicando la fattorizzazione QR, dove Q è una matrice ortogonale e R triangolare superiore. La fattorizzazione consiste nel produrre una successione di matrici $C_k = Q_k R_k$ unitariamente simili che converge ad una matrice C_k triangolare superiore che quindi presenta in diagonale gli auto valori di C.

Implementazione matlab

```
P=polinomio
n=length(P);
if P(1)==1, P= -P, else P= -P/P(1);
end

b=P(2:n);
C=[b;eye(n-2),zeros(n-2,1)];
k=0;
x=0;

while k<=100 & norm(tril(C,-1))>= 1.0e-8;
    [Q,R]=qr(C);
    C=R*Q;
    k=k+1;
end
C,k
x=diag(C)
```

L'algoritmo calcola in primo luogo la matrice compagna in maniera analoga alla funzione *compan* di Matlab. Mediante il ciclo *while* realizza la successione di matrici C che termina quando il numero di iterazioni supera il limite prefissato o quando gli elementi sottodiagonali sono approssimabili a zero. In quest'ultimo caso la

successione di matrici converge alla matrice triangolare superiore da cui è possibile ricavare gli auto valori dalla diagonale principale e quindi gli zeri di $p(x)$.

Questo metodo è molto utilizzato perché oltre a non dipendere da un valore iniziale, il condizionamento della matrice C è pari al condizionamento del sistema triangolare ad esso equivalente. Nonostante ciò non è detto che si ottenga una convergenza dell'algoritmo. infatti, In caso in cui gli autovalori della matrice non siano reali o non siano distinti in modulo si ha che l'elemento della sotto diagonale corrispondente all'autovalore complesso (o di molteplicità maggiore di uno) non si annulli. Se tutti gli autovalori sono reali e distinti gli elementi della diagonale saranno anch'essi reali e distinti

$$C = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \dots & * \\ \emptyset & \lambda_2 & * & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & * \\ \emptyset & \dots & \dots & \emptyset & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Se invece, è presente una coppia di autovalori complessi e coniugati in tal caso il blocco corrispondente convergerà ad una sottomatrice 2×2 .

$$C = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & \dots & * \\ \emptyset & \lambda_2 & * & & \vdots \\ \vdots & \emptyset & * & * & \vdots \\ \vdots & & * & * & * \\ \emptyset & \dots & \dots & \emptyset & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Per poter calcolare gli auto valori della sottomatrice è necessario risolvere il polinomio caratteristico ad essa associato.

Prova su polinomio con radici reali

Dato il polinomio $p(x) = x^3 - 10x^2 + 31x - 30$ calcolata la matrice in forma compagna si procede al calcolo degli auto valori mediante fattorizzazione QR.

Prima fattorizzazione

$$C_0 = \begin{pmatrix} 10 & -31 & 30 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = Q_1 * R_1 = \begin{pmatrix} 0,9950 & -0,0947 & 0,0307 \\ 0,0995 & 0,9463 & -0,3069 \\ 0 & 0,3084 & 0,9513 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} 10,0499 & -30,8462 & 29,8511 \\ 0 & 3,2427 & -2,8396 \\ 0 & 0 & 0,9206 \end{pmatrix};$$

$$C1=R1*Q1=\begin{pmatrix} 6,9307 & -20,9426 & 38,1700 \\ 0,3227 & 2,1936 & -3,6963 \\ 0 & 0,2839 & 0,8757 \end{pmatrix};$$

Seconda fattorizzazione

$$C1=Q2*R2=\begin{pmatrix} 0,9989 & -0,0463 & 0,0042 \\ 0,0465 & 0,9949 & -0,0892 \\ 0 & 0,0893 & 0,9960 \end{pmatrix}*\begin{pmatrix} 6,9382 & -20,8179 & 37,9568 \\ 0 & 3,1779 & -5,3672 \\ 0 & 0 & 1,3606 \end{pmatrix};$$

$$C2=R2*C2=\begin{pmatrix} 5,9626 & -17,6428 & 39,6916 \\ 0,1478 & 2,6822 & -5,6294 \\ 0 & 0,1216 & 1,3552 \end{pmatrix};$$

terza fattorizzazione

$$C2=Q3*R3=\begin{pmatrix} 0,9997 & -0,0248 & 0,0010 \\ 0,0248 & 0,9989 & -0,0389 \\ 0 & 0,0389 & 0,9992 \end{pmatrix}*\begin{pmatrix} 5,9644 & -17,5709 & 39,5399 \\ 0 & 3,1209 & -6,5533 \\ 0 & 0 & 1,6116 \end{pmatrix}$$

$$C3=R3*Q3=\begin{pmatrix} 5,5272 & -16,1599 & 40,1998 \\ 0,0773 & 2,8624 & -6,6698 \\ 0 & 0,0628 & 1,6104 \end{pmatrix};$$

Già alla settima fattorizzazione è possibile notare come gli elementi sotto diagonali della matrice C tendono a zero e gli elementi della diagonale principale tendono a stabilizzarsi.

$$C6=\begin{pmatrix} 5,0373 & -14,3641 & 40,6477 \\ 0,0088 & 3,0032 & -7,9278 \\ 0 & 0,0085 & 1,9344 \end{pmatrix}=Q7*R7=$$

$$=\begin{pmatrix} 1,0000 & -0,0017 & 0,0000 \\ 0,0017 & 1,0000 & -0,0028 \\ 0 & 0,0028 & 1,0000 \end{pmatrix}*\begin{pmatrix} 5,0624 & -14,4697 & 40,6339 \\ 0 & 3,0283 & -7,9927 \\ 0 & 0 & 1,9569 \end{pmatrix};$$

$$C7=R7*Q7=\begin{pmatrix} 5,0373 & -14,3641 & 40,6445 \\ 0,0052 & 3,0058 & -8,0012 \\ 0 & 0,0055 & 1,9569 \end{pmatrix};$$

Alla trentesima iterazione si ottiene la matrice C30 in cui gli elementi sottodiagonali hanno un valore inferiore a $10 \cdot 10^{-5}$ e gli elementi in diagonale sono gli autovalori di C nonché radici del polinomio $p(x)$.

$$C_{30} = \begin{pmatrix} \mathbf{5.0000} & -14.1520 & 40.7296 \\ 0.0000 & \mathbf{3.0000} & -8.1130 \\ 0 & 0.0000 & \mathbf{2.0000} \end{pmatrix};$$

radici = diag(C30) = $\{\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3\} = \{5.0000, 3.0000, 2.0000\}$;

Stesso risultato che si ottiene applicando la funzione *eig* di Matlab alla matrice C0.

Prova su polinomio con radici complesse

Dato il polinomio $p(x) = x^4 - 7x^3 + 21x^2 - 37x + 30$ calcolata la matrice in forma compagna si procede col calcolo degli autovalori mediante fattorizzazione QR.

$$C_0 = \begin{pmatrix} 7 & -21 & 37 & -30 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix};$$

dopo 100 iterazioni la matrice C100 risulta:

$$C_{100} = \begin{pmatrix} \mathbf{3.0000} & 5.4825 & -13.0948 & -47.3797 \\ 0.0000 & \mathbf{1.9229} & \mathbf{-4.7140} & -16.5948 \\ 0 & \mathbf{1.0292} & \mathbf{0.0771} & -0.5119 \\ 0 & 0 & 0.0000 & \mathbf{2.0000} \end{pmatrix};$$

dalla matrice C100 è possibile dedurre che vi sono due radici reali, λ_1 e λ_4 e una coppia di radici complesse e coniugate in corrispondenza del blocco 2x2. Gli elementi della sotto matrice non si stabilizzeranno ma gli autovalori del blocco saranno sempre approssimabili a λ .

Risolvendo la sottomatrice

Polinomio caratteristico: $\lambda^2 - 2\lambda + 5 = 0$ soluzione $\lambda = 1 \pm j2$

Radici = $\{3.000, 1 \pm j2, 2.000\}$;

Prova radici multiple

Si considera il polinomio $p(x) = x^3 - 7x^2 + 15x - 9$ dopo 100 iterazioni la matrice C100 risulta:

$$C_{100} = \begin{pmatrix} \mathbf{3.0296} & \mathbf{-8.3771} & 15.4499 \\ \mathbf{0.0001} & \mathbf{2.9704} & -5.3965 \\ 0 & 0.0000 & \mathbf{1.0000} \end{pmatrix};$$

La sottomatrice corrispondente avrà dimensione pari alla molteplicità della radice. Per un numero molto elevato di iterazioni si arriva ad una convergenza con un risultato non preciso. Dopo 3277 iterazioni gli elementi della sottodiagonale si possono considerare approssimabili a zero e la matrice C risulta:

$$C = \begin{pmatrix} \mathbf{3.0001} & -8.3772 & 15.4308 \\ 0.0000 & \mathbf{2.9999} & -5.4509 \\ 0 & 0.0000 & \mathbf{1.0000} \end{pmatrix}$$

Dato il numero di iterazioni e la non precisione dei risultati si risolve, anche in questo caso, la sottomatrice ottenuta all'iterazione 100 ossia risolvendo la sottomatrice corrispondente alle radici multiple.

Polinomio caratteristico : $\lambda^2 - 6\lambda + 9 = 0$ soluzione $\lambda_{1,2} = 3$

Radici = {3.000}; m=2