

Elaborato di **Calcolo Numerico** Anno Accademico 2017/2018

Mattia D'Autilia - 5765968 mattia.dautilia@stud.unifi.it Yuri Bacciarini - 5654547 yuri.bacciarini@stud.unifi.it

 $May\ 17,\ 2018$

Capitoli

1	Cap	olo 1	1
	1.1	Sercizio 1	1
	1.2	Sercizio 2	2
	1.3	Sercizio 3	3
	1.4	Sercizio 4	5
	1.5	Sercizio 5	6
	1.6	Sercizio 6	7
	_		_
2	_		9
	2.1	Sercizio 1	9
	2.2		12
	2.3		16
	2.4		20
	2.5	Sercizio 5	22
3	Can	olo 3	24
•	3.1		24
	3.2		26
	3.3		$\frac{29}{29}$
	3.4		31
	3.5		33
	3.6		35
	3.7		$\frac{35}{37}$
	3.8		40
	3.9		42
			43
			45
	9.11	ISECCIZIO II	40
4	Cap	olo 4	46
	4.1	Sercizio 1	46
	4.2	Sercizio 2	47
	4.3	Sercizio 3	48
	4.4	Sercizio 4	49
	4.5	Sercizio 5	51
	4.6	Sercizio 6	55
	4.7	Sercizio 7	56
	4.8		58
	4.9		59
	4.10		62
5	_		64
	5.1		64
	5.2		65
	5.3		66
	5.4		67
	5.5	Sercizio 5	68
6	Сар	olo 6	69

1 Capitolo 1

1.1 Esercizio 1

Volendo conoscere quanto un errore influenzi il risultato quando x = 0, si definisce l'errore relativo:

$$\epsilon_x = \frac{\tilde{x} - x}{x}$$

da cui:

$$\tilde{x} = x(1 + \epsilon_x)$$
, e quindi $\frac{\tilde{x}}{x} = 1 + \epsilon_x$

ovvero l'errore relativo deve essere comparato a 1: un errore relativo vicino a zero indicherà che il risultato approssimato è molto vicino al risultato esatto,mentre un errore relativo uguale a 1 indicherà la totale perdita di informazione.

Con
$$x=e\approx 2.7183=\tilde{x},$$
l'errore relativo è quindi $\epsilon_x=\frac{2.7183-e}{e}=6.6849e-06$

Il numero di cifre significative k corrette all'interno di \tilde{x} si definisce con la formula :

$$k = -\log(2|\epsilon_x|)$$

In questo caso il risultato del calcolo è k=4.8739, che è abbastanza vicino alla realtà di k=5 cifre significative corrette.

1.2 Esercizio 2

Partiamo da:

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$$

Usando gli sviluppi di Taylor fino al secondo ordine otteniamo:

$$f(x+h) = f(x) + f'(x)h + \frac{1}{2}f''(x)h^2 + \frac{1}{6}f'''(\xi_x)h^3$$

$$f(x-h) = f(x) - f'(x)h + \frac{1}{2}f''(x)h^2 - \frac{1}{6}f'''(\mu_x)h^3$$

Al numeratore otteniamo

$$f(x+h) - f(x-h) = 2f'(x)h + \frac{1}{6}(f'''(\xi_x)h^3 + f'''(\mu_x)h^3)$$

La relazione iniziale diventa

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} - \frac{1}{12}(f'''(\xi_x) + f'''(\mu_x))h^2$$

Abbiamo quindi verificato, usando gli sviluppi di Taylor fino al secondo ordine con resto in forma di Lagrange, se f $\in C^3$ risulta

$$f'(x) = \phi_h(x) + O(h^2)$$

dove

$$\phi_h(x) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$$

1.3 Esercizio 3

Il seguente codice MatLab, riguarda la funzione $\theta_h(x) = \frac{f(x+h)-f(x-h)}{2h}$, indicando con $h=10^-j$, $j=1,...,10, f(x)=x^4$ e x=1:

```
% Soluzione Cap_1 Es_3
 2
 3
    format long e;
 4
    % —h: vettore contenente i valori 10^—j.
 5
 6
   % -f: vettore contenente i valori della funzione teta.
 7
 8
   h = zeros(10,1);
 9
   f = zeros(10,1);
11
   % Iterazione per il calcolo dei valori della funzione.
12
13
    for j = 1:10
        h(j) = power(10,-j);
14
        f(j) = teta(1,h(j));
16
   end
18
    plot(h,f);
19
20
    % val = teta(x,h)
21
   % Funzione che calcola il valore di teta.
22
23
   % Input:
24
   %
       -х;
25
   %
       -h.
26
27
   % Ouput:
28
      -val.
29
30
    function val = teta(x,h)
31
        sam = x+h;
32
        dif = x-h;
33
        val = (power(sam, 4) - power(dif, 4))/(2*h);
34
   end
```

restituisce i seguenti valori:

h	$\theta_h(1)$
10^{-1}	4.040000000000002e + 00
10^{-2}	4.000400000000004e + 00
10^{-3}	4.000003999999723e + 00
10^{-4}	4.000000039999230e + 00
10^{-5}	4.0000000000403681e + 00
10^{-6}	3.999999999948489e + 00
10^{-7}	4.000000000115023e + 00
10^{-8}	4.000000003445692e + 00
10^{-9}	4.000000108916879e + 00
10^{-10}	4.000000330961484e + 00

Si vede che i valori di $\theta_h(1)$ diminuiscono fino ad $h=10^{-6}$, in cui si ha il minimo valore di $\theta_h(1)$, dopodichè inizia a crescere. Mostriamo l'andamento relativo nel seguente plot:



Andamento della funzione $\theta_h(1)$

1.4 Esercizio 4

Le due espressioni in aritmetica finita vengono scritte tenendo conto dell'errore di approssimazione sul valore reale:

1.
$$(x \oplus y) \oplus z \equiv fl(fl(fl(x) + fl(y)) + fl(z)) = ((x(1 + \varepsilon_x) + y(1 + \varepsilon_y))(1 + \varepsilon_a) + z(1 + \varepsilon_z))(1 + \varepsilon_b)$$

2.
$$x \oplus (y \oplus z) \equiv fl(fl(x) + fl(fl(y) + fl(z))) = (x(1 + \varepsilon_x) + (y(1 + \varepsilon_y) + z(1 + \varepsilon_z))(1 + \varepsilon_a))(1 + \varepsilon_b)$$

Indichiamo con $\varepsilon_x, \varepsilon_y, \varepsilon_z$ i relativi errori di x, y, z e con $\varepsilon_a, \varepsilon_b$ gli errori delle somme e per calcolare l'errore relativo delle due espressioni consideriamo $\varepsilon_m = \max\{|\varepsilon_x|, |\varepsilon_y|, |\varepsilon_z|, |\varepsilon_a|, |\varepsilon_b|\}$. Dalla definizione di errore relativo si ha quindi:

1.
$$\varepsilon_{1} = \frac{((x(1+\varepsilon_{x})+y(1+\varepsilon_{y}))(1+\varepsilon_{a})+z(1+\varepsilon_{z}))(1+\varepsilon_{b})-(x+y+z)}{x+y+z} \approx$$

$$\approx \frac{x(1+\varepsilon_{x}+\varepsilon_{a}+\varepsilon_{b})+y(1+\varepsilon_{y}+\varepsilon_{a}+\varepsilon_{b})+z(1+\varepsilon_{z}+\varepsilon_{b})-x-y-z}{x+y+z} \leq$$

$$\leq \left|\frac{\varepsilon_{b}(x+y+z)+\varepsilon_{a}(x+y)+x\varepsilon_{x}+y\varepsilon_{y}+z\varepsilon_{z}}{(x+y+z)}\right| \leq$$

$$\leq \frac{|\varepsilon_{b}||x+y+z|+|\varepsilon_{a}||x+y|+|x||\varepsilon_{x}|+|y||\varepsilon_{y}|+|z||\varepsilon_{z}|}{|x+y+z|} \leq$$

$$\leq \varepsilon_{m} \frac{|x+y+z|+|x+y|+(|x|+|y|+|z|)}{|x+y+z|} =$$

$$= \varepsilon_{m} \left(1+\frac{|x+y|}{|x+y+z|}+\frac{|x|+|y|+|z|}{|x+y+z|}\right)$$

2. Tenendo presente che $x \oplus (y \oplus z) = (y \oplus z) \oplus x$, seguendo gli stessi procedimenti del punto precedente possiamo scrivere:

$$\varepsilon_{2} = \frac{((y(1+\varepsilon_{y})+z(1+\varepsilon_{z}))(1+\varepsilon_{a})+x(1+\varepsilon_{x}))(1+\varepsilon_{b})-(y+z+x)}{y+z+x} \approx$$

$$\approx \frac{y(1+\varepsilon_{y}+\varepsilon_{a}+\varepsilon_{b})+z(1+\varepsilon_{z}+\varepsilon_{a}+\varepsilon_{b})+x(1+\varepsilon_{x}+\varepsilon_{b})-y-z-x}{y+z+x} \leq$$

$$\leq \left|\frac{\varepsilon_{b}(y+z+x)+\varepsilon_{a}(y+z)+y\varepsilon_{y}+z\varepsilon_{z}+x\varepsilon_{x}}{(y+z+x)}\right| \leq$$

$$\leq \frac{|\varepsilon_{b}||y+z+x|+|\varepsilon_{a}||y+z|+|y||\varepsilon_{y}|+|z||\varepsilon_{z}|+|x||\varepsilon_{x}|}{|y+z+x|} \leq$$

$$\leq \frac{|\varepsilon_{b}||y+z+x|+|\varepsilon_{a}||y+z|+|y||\varepsilon_{y}|+|z||\varepsilon_{z}|+|x||\varepsilon_{x}|}{|y+z+x|} \leq$$

$$\leq \varepsilon_{m} \frac{|y+z+x|+|y+z|+(|y|+|z|+|x|)}{|y+z+x|} =$$

$$= \varepsilon_{m} \left(1+\frac{|y+z|}{|y+z+x|}+\frac{|y|+|z|+|x|}{|y+z+x|}\right)$$

Otteniamo quindi che i valori degli errori ε_1 e ε_2 sono condizionati rispettivamente, dai valori $\frac{|x+y|}{|x+y+z|}$ e $\frac{|y+z|}{|y+z+x|}$.

1.5 Esercizio 5

Il seguente codice MatLab:

```
% [x,count] = Es_5(delta)
2
    % Funzione dichiarata nell'Es_5.
3
   %
4
   % Input:
      -delta.
5
   %
6
   %
   % Output:
8
      -х;
9
      -count.
    function [x,count] = Es_5(delta)
12
        x = 0;
        count = 0;
        while x ~= 1
14
            x = x + delta;
16
            count = count + 1;
17
        end
18
   end
```

restituisce i seguenti valori:

1. delta = 1/16

Il valore di $delta = [0.0625]_{10}$ in binario si scrive $delta = [0,0001]_2$. Al passo 16, che sarà il valore di count la rappresentazione di x sarà uguale a 1, e siccome l'unica condizione di uscita dello while è x = 1, il ciclo si arresterà.

2. delta = 1/20

Il valore di $delta = [0,05]_{10}$ in binario si scrive $delta = [0,00\overline{0011}]_2$. A differenza del caso precedente, si può notare che la rappresentazione del valore di delta in binario è periodica. Al passo 10 la rappresentazione di x sarà diversa da 1, poichè la somma riguarda numeri periodici, e siccome l'unica condizione di uscita dello while è x = 1, il ciclo non si arresterà mai.

Possiamo provarlo effettuando la somma in binario di:

$$\begin{split} \left[\frac{1}{20}\right]_{10} &= \left[0,00\overline{0011}\right]_2 \\ \left[0,00\overline{0011}\right]_2 + \left[0,00\overline{0011}\right]_2 + \underbrace{\dots}_{6volte} + \left[0,00\overline{0011}\right]_2 + \left[0,00\overline{0011}\right]_2 = \\ &= [0.100011]_2 \approx [0.546875]_{10} \neq [1.00000]_{10} \end{split}$$

che spiegherebbe il motivo del loop dello while.

1.6 Esercizio 6

1. Il seguente codice MatLab, riguarda la prima successione $x_{k+1}=(x_k+3/x_k)/2$, indicando con $x=x_k, r=\epsilon$ e $conv=\sqrt{3}\approx 1.73205080756888e+000$:

```
1
   % Soluzione Cap_1 Es_6 Prima successione.
2
3
   % —conv: valore di convergenza;
   % —x: vettore contenente il punto inziale e successivi punti della
4
5
   % successione;
   % −r: vettore contente gli errori assoluti di convergenza.
6
7
8
   conv = sqrt(3);
9
   x = [3];
10
   r = [x(1)-conv];
12
   % Iterazione della successione
13
14
15
   for i = 1:5
16
        x(i+1) = (x(i)+(3/x(i)))/2;
17
        r(i+1) = x(i+1)-conv;
18
   end
```

restituisce i seguenti valori:

k	x_k	ϵ_k
k = 0	$x_0 = 3.000000000000000$	$\epsilon_0 = 1.267949192431123e + 00$
k=1	$x_1 = 2.000000000000000$	$\epsilon_1 = 2.679491924311228e - 01$
k=2	$x_2 = 1.750000000000000$	$\epsilon_2 = 1.794919243112281e - 02$
k=3	$x_3 = 1.732142857142857$	$\epsilon_3 = 9.204957398001312e - 05$
k=4	$x_4 = 1.732050810014727$	$\epsilon_4 = 2.445850189047860e - 09$
k=5	$x_5 = 1.732050807568877$	$\epsilon_5 = 0.0000000000000000000000000000000000$

I calcoli indicano che per valori di k superiori a 5, l'errore assoluto indicato con ϵ , equivale a 0, cioè $< 10^{-12}$.

2. Il seguente codice MatLab, riguarda la seconda successione $x_{k+1}=(3+x_{k-1}x_k)/(x_{k-1}x_k)$, indicando con $x=x_k,\,r=\epsilon$ e $conv=\sqrt{3}\approx 1.73205080756888e+000$:

```
1
    % Soluzione Cap_1 Es_6 Seconda successione.
2
3
   % -x: vettore contenente il punto inziale e successivi punti della
4
   % successione;
5
   % −r: vettore contente gli errori assoluti di convergenza.
6
 7
    conv = sqrt(3);
    x = [3,2];
9
    r = [x(1)-conv,x(2)-conv];
10
11
   % Iterazione della successione
12
13
   for i = 2:7
14
        x(i+1) = (3+(x(i-1)*x(i)))/(x(i-1)+x(i));
15
        r(i+1) = x(i+1) - conv;
16
   end
```

restituisce i valori:

k:	x_k	ϵ_k
	10	10
k=0	$x_0 = 3.0000000000000000$	$\epsilon_0 = 1.267949192431123e + 00$
k=1	$x_1 = 2.0000000000000000$	$\epsilon_1 = 2.679491924311228e - 01$
k=2	$x_2 = 1.8000000000000000$	$\epsilon_2 = 6.794919243112285e - 02$
k=3	$x_3 = 1.736842105263158$	$\epsilon_3 = 4.791297694280772e - 03$
k=4	$x_4 = 1.732142857142857$	$\epsilon_4 = 9.204957397979108e - 05$
k=5	$x_5 = 1.732050934706042$	$\epsilon_5 = 1.271371643518648e - 07$
k=6	$x_6 = 1.732050807572256$	$\epsilon_6 = 3.378630708539276e - 12$
k=7	$x_7 = 1.732050807568877$	$\epsilon_7 = 2.220446049250313e - 16$

I calcoli indicano che per valori di k superiori a 7 incluso, l'errore assoluto indicato con ϵ , è dell'ordine di 10^{-16} , cioè $\leq 10^{-12}$.

2 Capitolo 2

2.1 Esercizio 1

Studio analitico del polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$.

• Zeri del polinomio

Prima di tutto si scompone il polinomio:

$$x^{3} - 4x^{2} + 5x - 2 =$$

$$= x^{3} - 2x^{2} + x - 2 - 2x^{2} + 4x =$$

$$= x(x^{2} - 2x + 1) + 2(1 + x^{2} - 2x) =$$

$$= (x^{2} - 2x + 1)(x - 2) =$$

$$= (x - 1)^{2}(x - 2)$$

Quindi il polinomio si annulla P(x)=0 per $(x-1)=0 \Rightarrow x=1$ e $(x-2)=0 \Rightarrow x=2$.

• Molteplicità

I valori di x precedentemente calcolati vengono definiti come radici del polinomio. Si dice che a è una radice di P(x) con molteplicità n se e solo se P(x) è divisibile per $(x-a)^n$, ma non è divisibile per $(x-a)^{n-1}$.

Inoltre si dice che x ha molteplicità esatta $n \geq 1$, se:

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

$$- x = 1$$

$$P(1) = 1 - 4 + 5 - 2 = 0$$

$$P'(1) = 3x^2 - 8x + 5 = 3 - 8 + 5 = 0$$

$$P''(1) = 6x - 8 = 6 - 8 \neq 0 \Rightarrow molteplicità n = 2$$

$$-x=2$$

$$P(2)=8-16+10-2=0$$

$$P'(2)=3x^2-8x+5=12-16+5=1\neq 0 \Rightarrow \ molteplicit\`a\ n=1$$

Quindi è che con x = 1, la radice viene definita multipla in quanto il polinomio viene annullato 2 volte, con molteplicità n = 2; invece con x = 2, la radice viene definita semplice in quanto il polinomio viene annullato 1 volta, con molteplicità n = 1.

Il **metodo di bisezione** è utilizzabile per approssimarne uno delle due radice a partire dall'intervallo di confidenza [a,b]=[0,3] se e solo se il polinomio dato P(x)=0 definito e continuo nell'intervallo di confidenza [a,b]=[0,3], tale che P(a)*P(b)<0, è allora possibile calcolarne un'approssimazione in [a,b].

$$P(a) = P(0) = -2$$

 $P(b) = P(3) = 4$
 $P(a) * P(b) = -2 * 4 = -8 < 0$

Essendo il polinomio continuo, le ipotesi sono rispettate. Infatti entrambe le radici $x \in \{1, 2\}$, appartengono all'intervallo di confidenza [a,b]=[0,3].

Il seguente codice MatLab, riguarda il Metodo di bisezione:

```
1
    % x = bisezione(f, a, b, tolx)
2
        Metodo di bisezione.
3
   %
4
   % Input:
5
       -f: la funzione;
6
        −a: estremo sinistro dell'intervallo di confidenza;
 7
       −b: estremo destro dell'intervallo di confidenza;
    %
8
       -tolx: la tolleranza desiderata;
    %
9
    %
    % Output:
11
       -x: radici della funzione
12
13
    function x = bisezione(f, a, b, tolx)
14
        imax = ceil(log2(b-a) - log2(tolx));
        fa = feval(f, a);
16
        fb = feval(f, b);
17
        ib = 0;
18
        while ( ib<imax )</pre>
19
            x = (a+b)/2;
20
            fx = feval(f, x);
21
            f1x = abs((fb-fa)/(b-a));
22
            if abs(fx)<=tolx*f1x</pre>
23
                break;
24
            elseif fa*fx<0
25
                 b = x;
26
                 fb = fx;
27
            else
28
                 a = x;
29
                 fa = fx;
30
            end
31
            ib = ib+1;
32
        end
33
   end
```

Il seguente codice MatLab, riguarda il polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$, su quale viene eseguito il metodo di bisezione, con intervallo di confidenza $[a,b]=[\theta,3]$ e valore di $tol_x=10^{-1}$ che decresce ad ogni passaggio:

```
1
   % Soluzione Cap_2 Es_1.
2
3
   % —p: polinomio;
   % —tolx: tolleranza;
   % —tx: vettore contenente i valori di tolleranza ad ogni passo;
5
6
   % -xb: vettore contenente i valori del metodo di bisezione ad ogni passo.
8
   p = @(x) x^3-4*x^2+5*x-2;
9
   tolx = 10^-1;
   tx = [];
11
   xb = [];
12
   j = 1;
13
14
   % Iterazione fino a una tolleranza di circa 10^{(-16)} (eps)
16
   while tolx>eps
17
        tx(j) = tolx;
18
        xb(j) = bisezione(p, 0, 3, tolx);
19
        tolx = tolx/10;
```

```
20 | j = j+1;
21 | end
```

restituisce i seguenti valori:

tol_x	Bisezione	Num. Iterazioni
10^{-1}	$\tilde{x} = 1.5000000000000000$	ib = 0
10^{-2}	$\tilde{x} = 1.9921875000000000$	ib = 6
10^{-3}	$\tilde{x} = 2.000976562500000$	ib = 9
10^{-4}	$\tilde{x} = 2.000061035156250$	ib = 13
10^{-5}	$\tilde{x} = 1.999992370605469$	ib = 16
10^{-6}	$\tilde{x} = 2.000000953674316$	ib = 19
10^{-7}	$\tilde{x} = 2.000000059604645$	ib = 23
10^{-8}	$\tilde{x} = 1.999999992549419$	ib = 26
10^{-9}	$\tilde{x} = 2.000000000931323$	ib = 29
10^{-10}	$\tilde{x} = 2.000000000058208$	ib = 33
10^{-11}	$\tilde{x} = 1.99999999992724$	ib = 36
10^{-12}	$\tilde{x} = 2.000000000000910$	ib = 39
10^{-13}	$\tilde{x} = 2.000000000000057$	ib = 43
10^{-14}	$\tilde{x} = 1.99999999999993$	ib = 46
10^{-15}	$\tilde{x} = 2.00000000000000001$	ib = 49

Dalla tabella si può notare che la successione generata dal metodo di bisezione, a partile dall'intevallo [0,3], tende alla radice x=2.

2.2 Esercizio 2

Abbiamo visto come il polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$, in P(x) = 0 presenta due radici, una con molteplicità multipla x = 1 e una con molteplicità semplice x = 2.

Di seguito sono riportati tre codici MatLab, rispettivamente:

• Metodo di Newton

```
% x0 = newton(f, f1, x0, imax, tolx)
 2
       Metodo di Newton generico.
 3
 4
    % Input:
 5
       -f: la funzione;
 6
       -f1: la derivata della funzione;
 7
       -x0: l'approssimazione iniziale;
 8
       -imax: il numero massimo di iterazioni;
 9
    %
       -tolx: la tolleranza desiderata;
10
    %
11
    % Output:
12
      -x0: radici della funzione.
13
14
    function x0 = newton(f, f1, x0, imax, tolx)
15
        in = 0;
        control = true;
16
17
        iszero = false;
        while ( in<imax ) && control</pre>
18
19
            in = in+1;
20
            fx = feval(f, x0);
21
            f1x = feval(f1, x0);
22
            if f1x == 0
23
                iszero = true;
24
                in = in-1;
25
                break
26
            end
            x1 = x0 - fx/f1x;
27
28
            if abs(x1-x0)>tolx
29
                control = true;
            else
31
                control = false;
            end
33
            x0 = x1;
34
        end
35
        if iszero
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton non converge entro la tolleranza
                ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
37
        else
38
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton converge a %f dopo %d passi\n',
                tolx, x0, in);
39
        end
40
    end
```

• Metodo delle Corde

```
% x0 = corde(f, f1, x0, imax, tolx)
% Metodo delle corde.
% 
4 % Input:
5 % —f: la funzione;
6 % —f1: la derivata della funzione;
```

```
-x0: l'approssimazione iniziale;
 8
       -imax: il numero massimo di iterazioni;
 9
    %
       -tolx: la tolleranza desiderata;
10
    %
    % Output:
12
      -x0: radici della funzione.
13
14
    function x0 = corde(f, f1, x0, imax, tolx)
        f1x0 = feval(f1, x0);
16
            ic = 0;
17
        control = true;
18
        iszero = false;
19
        while ( ic<imax ) && control</pre>
20
            ic = ic+1;
21
            fx = feval(f, x0);
22
            if f1x0 == 0
23
                iszero = true;
24
                ic = ic-1;
25
                break;
26
            end
27
            x1 = x0-fx/f1x0;
28
            if abs(x1-x0)>tolx
29
                control = true;
30
            else
31
                control = false;
32
            end
33
            x0 = x1;
34
        end
35
        if iszero
36
            fprintf('Con tol = %e il metodo delle Corde non converge entro la tolleranza
                 ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
37
38
            fprintf('Con tol = %e il metodo delle Corde converge a %f dopo %d passi\n',
                tolx, x1, ic);
39
        end
40
    end
```

• Metodo delle Secanti

```
% x0 = secanti(f, f1, x0, imax, tolx)
2
       Metodo delle secanti.
3
 4
   % Input:
      -f: la funzione;
5
6
       -f1: la derivata della funzione;
 7
       -x0: l'approssimazione iniziale;
      -imax: il numero massimo di iterazioni;
8
9
   %
      —tolx: la tolleranza desiderata;
10
   % Output:
11
12
   % -x0: radici della funzione
13
   function x0 = secanti(f, f1, x0, imax, tolx)
14
15
       is = 1;
16
       fx0 = feval(f, x0);
17
       f1x = feval(f1, x0);
18
       iszero = false;
19
       if f1x == 0
20
           control = false;
```

```
21
           iszero = true;
22
           is = is-1;
23
        else
24
           x1 = x0-fx0/f1x;
25
           if abs(x1-x0)>tolx
26
                control = true;
27
           else
28
                control = false;
29
           end
30
        end
31
        while ( is<imax ) && control</pre>
32
            is = is+1;
33
            fx1 = feval(f, x1);
34
            if (fx1-fx0)==0
35
                 iszero = true;
36
                 is = is-1;
37
                 break
38
            end
39
            x2 = (fx1*x0-fx0*x1)/(fx1-fx0);
40
            if abs(x2-x1)>tolx
41
                 control = true;
42
            else
43
                 control = false;
44
            end
45
            fx0 = fx1;
46
            x0 = x1;
47
            x1 = x2;
48
        end
49
        if iszero
             fprintf('Con tol = %e il metodo delle Secanti non converge entro la
                 tolleranza ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
51
        else
52
             fprintf('Con tol = %e il metodo delle Secanti converge a %f dopo %d passi\n'
                 , tolx, x1, is);
        end
54
    end
```

Il seguente codice MatLab, riguarda il polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$, sul quale vengono eseguiti il metodo di Newton, il metodo delle Corde e il metodo delle Secanti (con secondo termine della successione ottenuto con Newton), valore di $tol_x = 10^{-1}$ che decresce ad ogni passaggio, pd che indica la derivata del polinomio, numero di iterazioni massime 1000 e punto di partenza $x_0 = 3$:

```
% Soluzione Cap_2 Es_2.
2
3
   % —p: polinomio;
   % —pd: derivata prima del polinomio;
 4
   % —tolx: tolleranza;
   % —tx: vettore contenente i valori di tolleranza ad ogni passo;
6
 7
   % -xn: vettore contenente i valori del metodo di newton ad ogni passo;
   % —xc: vettore contenente i valori del metodo delle corde ad ogni passo;
8
9
   % -xs: vettore contenente i valori del metodo delle secanti ad ogni passo.
11
   p = @(x) x^3-4*x^2+5*x-2;
12
   pd = @(x) 3*x^2-8*x+5;
13
   tolx = 10^-1;
14
   tx = [];
   xn = [];
15
16 | xc = [];
```

```
17
    xs = [];
18
    j = 1;
20
    % Iterazione fino a una tolleranza di 10^{(-17)}
21
22
    while tolx>10^{-17}
23
        tx(j) = tolx;
24
        xn(j) = newton(p, pd, 3, 1000, tolx);
25
        xc(j) = corde(p, pd, 3, 1000, tolx);
26
        xs(j) = secanti(p, pd, 3, 1000, tolx);
27
        tolx = tolx/10;
28
        j = j+1;
29
    end
```

restituisce i seguenti valori:

tol_x	Newton		Corde		Secanti	
10^{-1}	$\tilde{x} = 2.004347826086958$	in = 4	$\tilde{x} = 2.27636384963989$	ic = 3	$\tilde{x} = 2.13750571037003$	is = 4
10^{-2}	$\tilde{x} = 2.000037320395596$	in = 5	$\tilde{x} = 2.05521103455135$	ic = 12	$\tilde{x} = 2.01075076951071$	is = 6
10^{-3}	$\tilde{x} = 2.000000002785312$	in = 6	$\tilde{x} = 2.00669955933657$	ic = 27	$\tilde{x} = 2.00098797530078$	is = 7
10^{-4}	$\tilde{x} = 2.000000002785312$	in = 6	$\tilde{x} = 2.00068271918546$	ic = 44	$\tilde{x} = 2.00002087492682$	is = 8
10^{-5}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 7	$\tilde{x} = 2.00006162697522$	ic = 62	$\tilde{x} = 2.00000004118549$	is = 9
10^{-6}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 7	$\tilde{x} = 2.00000636579868$	ic = 79	$\tilde{x} = 2.00000004118549$	is = 9
10^{-7}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 7	$\tilde{x} = 2.00000065763381$	ic = 96	$\tilde{x} = 2.00000004118549$	is = 9
10^{-8}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 7	$\tilde{x} = 2.0000000679392$	ic = 113	$\tilde{x} = 2.00000000000172$	is = 10
10^{-9}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.00000000614137$	ic = 131	$\tilde{x} = 2.00000000000172$	is = 10
10^{-10}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.00000000063446$	ic = 148	$\tilde{x} = 2.00000000000172$	is = 10
10^{-11}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.00000000006554$	ic = 165	$\tilde{x} = 2.00000000000172$	is = 10
10^{-12}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.000000000000677$	ic = 182	$\tilde{x} = 2.00000000000000000$	is = 11
10^{-13}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.00000000000007$	ic = 199	$\tilde{x} = 2.00000000000000000000000000000000000$	is = 11
10^{-14}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.000000000000000$	ic = 217	$\tilde{x} = 2.00000000000000000$	is = 11
10^{-15}	$\tilde{x} = 2.0000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.0000000000000001$	ic = 233	$\tilde{x} = 2.00000000000000000$	is = 11
10^{-16}	$\tilde{x} = 2.00000000000000000000000000000000000$	in = 8	$\tilde{x} = 2.000000000000000$	ic = 243	$\tilde{x} = 2.00000000000000000000000000000000000$	is = 11

Si vede da questi risultati che i metodi di Newton e delle Secanti convergono molto velocemente alla soluzione, mentre il metodo delle Corde, seppur convergendo, richiede molti più passi d'iterazione. Tuttavia, osservando il tempo d'esecuzione impiegato dai tre metodi per eseguire un singolo step, si deduce che i metodi quasi-Newton (Corde e Secanti) hanno un tempo di esecuzione medio per step inferiore a quello del metodo di Newton: infatti, in media, un passo d'iterazione del metodo delle secanti dura circa $\frac{1}{2}$ rispetto a quello di Newton e quello delle corde $\frac{1}{4}$. Quindi, in questo caso, il metodo più efficiente sembra essere quello delle secanti, che combina un'alta convergenza con un basso tempo di esecuzione.

La scelta del valore di innesco x_0 è importante. Un metodo converge localmente ad α se la convergenza della successione dipende in modo critico dalla vicinanza di x_0 ad α . Il procedimento è globalmente convergente quando la convergenza non dipende da quanto x_0 è vicino ad α . Per i metodi a convergenza locale la scelta del punto di innesco è cruciale.

Anche se essendo tutti e tre i metodi (**Newton, Corde e Secanti**) localmente convergenti, quindi più la differenza con la radice è minore più velocemente convergono, se viene utilizzato come punto di innesco $x_0 = 5/3$, i metodi non convergono in quanto tale punto di innesco è una radice della funzione derivata, cioè $f'(\frac{5}{3}) = 0$.

2.3 Esercizio 3

Abbiamo visto come il polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$, in P(x) = 0 presenta due radici, una con molteplicità multipla x = 1 e una con molteplicità semplice x = 2.

Di seguito sono riportati tre codici MatLab, rispettivamente:

• Metodo di Newton

```
% x0 = newton(f, f1, x0, imax, tolx)
 2
       Metodo di Newton generico.
 3
 4
    % Input:
 5
       -f: la funzione;
 6
       -f1: la derivata della funzione;
 7
    %
       -x0: l'approssimazione iniziale;
 8
       -imax: il numero massimo di iterazioni;
 9
   %
       -tolx: la tolleranza desiderata;
10
    %
11
    % Output:
12
      -x0: radici della funzione.
13
14
    function x0 = newton(f, f1, x0, imax, tolx)
15
        in = 0;
        control = true;
16
17
        iszero = false;
        while ( in<imax ) && control</pre>
18
19
            in = in+1;
20
            fx = feval(f, x0);
21
            f1x = feval(f1, x0);
22
            if f1x == 0
23
                iszero = true;
24
                in = in-1;
25
                break
26
            end
27
            x1 = x0 - fx/f1x;
28
            if abs(x1-x0)>tolx
29
                control = true;
            else
31
                control = false;
            end
33
            x0 = x1;
34
        end
35
        if iszero
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton non converge entro la tolleranza
                ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
37
        else
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton converge a %f dopo %d passi\n',
38
                tolx, x0, in);
39
        end
    end
40
```

• Metodo di Newton modificato

```
% x0 = newtonMod(f, f1, x0, m, imax, tolx)
% Metodo di Newton modificato.
%
4 % Input:
5 % -f: la funzione;
6 % -f1: la derivata della funzione;
```

```
7
       -x0: l'approssimazione iniziale;
8
       -m: la molteplicita della radice;
9
       -imax: il numero massimo di iterazioni;
   %
10
   %
       -tolx: la tolleranza desiderata;
12
   % Output:
13
      -x0: radici della funzione
14
15
    function x0 = newtonMod(f, f1, x0, m, imax, tolx)
16
        inm = 0;
17
        control = true;
18
        iszero = false;
19
        while ( inm<imax ) && control</pre>
20
            inm = inm+1;
21
            fx = feval(f, x0);
22
            f1x = feval(f1, x0);
23
            if f1x == 0
                iszero = true;
24
25
                inm = inm-1;
26
                break
27
            end
28
            x1 = x0 - m*(fx/f1x);
29
            if abs(x1-x0)>tolx
30
                control = true;
31
            else
32
                control = false;
33
            end
34
            x0 = x1;
35
        end
        if iszero
36
37
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton Modificato non converge entro la
                tolleranza ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
38
        else
39
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Newton Modificato converge a %f dopo %d
                passi\n', tolx, x1, inm);
40
        end
41
   end
```

• Metodo di Aitken

```
% x0 = aitken(f, f1, x0, imax, tolx)
 2
       Metodo di accelerazione di Aitken.
 3
    % Input:
 4
 5
       -f: la funzione
       -f1: la derivata della funzione;
 6
 7
      -x0: l'approssimazione iniziale;
 8
    %
      —imax: il numero massimo di iterazioni;
 9
    %
      -tolx: la tolleranza desiderata;
10
    %
11
    % Output:
12
    % -x0: radici della funzione
13
14
    function x0 = aitken(f, f1, x0, imax, tolx)
      ia = 0;
16
            control = true;
17
        iszero = false;
18
        while ( ia<imax ) && control</pre>
19
            ia = ia+1;
```

```
20
            fx = feval(f, x0);
21
            f1x = feval(f1, x0);
22
            if f1x == 0
23
                iszero = true;
24
                ia = ia-1;
25
                break
26
            end
27
            x1 = x0 - fx/f1x;
28
            fx = feval(f, x1);
29
            f1x = feval(f1, x1);
30
            if f1x == 0
31
                iszero = true;
32
                ia = ia-1;
33
                break
34
            end
35
            x2 = x1 - fx/f1x;
36
            if (x2-2*x1+x0)==0
37
                iszero = false;
38
                ia = ia-1;
39
                break
40
41
            x3 = (x2*x0-x1^2)/(x2-2*x1+x0);
42
            if abs(x3-x0)>tolx
43
                control = true;
44
            else
45
                control = false;
46
            end
47
            x0 = x3;
48
        end
49
        if iszero
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Aitken non converge entro la tolleranza
                ed il numero di passi richiesti\n', tolx);
51
        else
            fprintf('Con tol = %e il metodo di Aitken converge a %f dopo %d passi\n',
                tolx, x3, ia);
53
        end
    end
```

Il seguente codice MatLab, riguarda il polinomio $P(x) = x^3 - 4x^2 + 5x - 2$, sul quale vengono eseguiti il metodo di Newton, il metodo di Newton modificato (con molteplicità m=1 per la radice x=2 e m=2 per la radice x=1) e il metodo di Aitken, valore di $tol_x=10^{-1}$ che decresce ad ogni passaggio, pd che indica la derivata del polinomio, numero di iterazioni massime 1000 e punto di partenza $x_0=0$:

```
% Soluzione Cap_2 Es_3.
2
   %
3
   % —p: polinomio;
   % —pd: derivata prima del polinomio;
5
   % —tolx: tolleranza;
6
   % —xn: vettore contenente i valori del metodo di newton ad ogni passo;
   % -xnm: vettore contenente i valori del metodo di newton modificato m=1 ad ogni passo;
8
   % —xa: vettore contenente i valori del metodo di Aitken ad ogni passo;
9
   p = @(x) x^3-4*x^2+5*x-2;
   pd = @(x) 3*x^2-8*x+5;
11
12
   tolx = 10^-1;
13
   xn = [];
   xnm = [];
14
15 | xa = [];
```

```
16
   j = 1;
17
18
    % Iterazione fino a una tolleranza di circa 10^{(-16)} (eps)
19
20
    while tolx>eps
21
        xn(j) = newton(p, pd, 0, 1000, tolx);
22
        xnm(j) = newtonMod(p, pd, 0, 2, 1000, tolx);
23
        xa(j) = aitken(p, pd, 0, 1000, tolx);
24
        tolx = tolx/10;
25
        j = j+1;
26
    end
```

restituisce i seguenti valori:

tol_x	Newton		$NewtonMod\ m =$	= 2	Aitken	
10^{-1}	$\tilde{x} = 0.895985715144219$	in = 4	$\tilde{x} = 0.999884326200135$	$inm_2 = 3$	$\tilde{x} = 1.00198731468863$	ia = 2
10^{-2}	$\tilde{x} = 0.992894084175596$	in = 8	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 4$	$\tilde{x} = 1.00000098931511$	ia = 3
10^{-3}	$\tilde{x} = 0.999106262111969$	in = 11	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 4$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-4}	$\tilde{x} = 0.999944094597924$	in = 15	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-5}	$\tilde{x} = 0.999993011508562$	in = 18	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-6}	$\tilde{x} = 0.999999126508267$	in = 21	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-7}	$\tilde{x} = 0.999999945981418$	in = 25	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-8}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-9}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-10}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-11}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-12}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-13}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-14}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4
10^{-15}	$\tilde{x} = 1.00000000137933$	in = 29	$\tilde{x} = 0.99999993312949$	$inm_2 = 5$	$\tilde{x} = 0.999999998201194$	ia = 4

Si vede da questi risultati che i metodi di Newton modificato con molteplicità m=2 e di Aitken convergono molto velocemente alla soluzione (arrotondando $\tilde{x}_{nm2}=0.999999993312949\approx 1$ e $\tilde{x}_a=0.999999998201194\approx 1$), mentre il metodo di Newton e di Newton modificato con m=1 (tale valore di molteplicità rende identici i valori restituiti, quindi non lo abbiamo calcolato), seppur convergendo (arrotondando $\tilde{x}_n=1.00000000137933\approx 1$), richiedono più passi d'iterazione.

2.4 Esercizio 4

Essendo $\sqrt{\alpha}$ la radice ricercata, dobbiamo innanzitutto trovare una funzione f(x) che abbia uno zero in $x = \sqrt{\alpha}$. La funzione più semplice di questo tipo è $f(x) = x - \sqrt{\alpha}$, ma ovviamente, dato che si sta tentando di approssimare $\sqrt{\alpha}$ stessa, non è verosimile utilizzare il valore esatto per il calcolo dell'approssimazione. Quindi si utilizza la funzione $f(x) = x^2 - \alpha$, che ha radici semplici in $x = \sqrt{\alpha}$ e in $x = -\sqrt{\alpha}$, ovvero $f(\pm \sqrt{\alpha}) = 0$. La derivata prima di questa funzione è f'(x) = 2x.

L'iterazione del metodo di Newton utilizzando questa funzione diventa :

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i)}{f'(x_i)} = x_i - \frac{x_i^2 - \alpha}{2x_i} =$$

$$= \frac{2x_i^2 - x_i^2 + \alpha}{2x_i} = \frac{x_i^2 + \alpha}{2x_i} =$$

$$= \frac{1}{2} \left(x_i + \frac{\alpha}{x_i} \right), \quad i = 0, 1, 2, \dots$$

Il seguente codice MatLab, riguarda l'implementazione del metodo di Newton per il calcolo $\sqrt{\alpha}$:

```
% [xn,exn] = newtonSqrtAlpha(alpha, x0, imax, tolx)
 2
        Metodo di Newton ottimizzato per l'approssimazione della radice
 3
   %
        quadrata.
    %
    % Input:
 6
       —alpha: l'argomento della radice quadrata;
 7
       -x0: l'approssimazione iniziale;
 8
        -imax: il numero massimo di iterazioni;
9
    %
       -tolx: la tolleranza desiderata.
    %
    % Output:
12
       -xn: vettore radici;
13
       —exn: vettore errore.
14
    function [xn,exn] = newtonSgrtAlpha(alpha, x0, imax, tolx)
16
        xn = [];
17
        exn = [];
18
        i = 1;
19
        xn(i) = x0;
20
        exn(i) = x0-sqrt(alpha);
21
        i = i+1;
22
        x = (x0+alpha/x0)/2;
23
        xn(i) = x;
24
        exn(i) = x-sqrt(alpha);
        while (i < imax) \& (abs(x-x0) > tolx)
26
            i = i+1;
27
            x0 = x;
28
            x = (x0+alpha/x0)/2;
29
            xn(i) = x;
30
            exn(i) = x-sqrt(alpha);
31
        end
   end
```

Il seguente codice MatLab, riguarda la chiamata della funzione definita precedentemente, con $\alpha = x_0 = 5$, con numero di passi massimi imax = 100 e indice di tolleranza $tol_x = eps$:

```
1 % Soluzione Cap_2 Es_4
```

restituisce i seguenti valori:

i	x_i	$E_{ass} = \epsilon_i = x_i - \sqrt{\alpha} \alpha = 5$
i = 0	$x_0 = 5$	$ \epsilon_0 = 2.763932022500210e + 00$
i = 1	$x_1 = 3$	$ \epsilon_1 = 7.639320225002102e - 01$
i=2	$x_2 = 2.3333333333333334 + 00$	$ \epsilon_2 = 9.726535583354368e - 02$
i=3	$x_3 = 2.238095238095238e + 00$	$ \epsilon_3 = 2.027260595448332e - 03$
i=4	$x_4 = 2.236068895643363e + 00$	$ \epsilon_4 = 9.181435736138610e - 07$
i = 5	$x_5 = 2.236067977499978e + 00$	$ \epsilon_5 = 1.882938249764265e - 13$
i = 6	$x_6 = 2.236067977499790e + 00$	$ \epsilon_6 = 0$
i = 7	$x_7 = 2.236067977499790e + 00$	$ \epsilon_7 = 0$

2.5 Esercizio 5

Come precedentemente visto nell'Esercizio 2.4 si utilizzerà la funzione $f(x) = x^2 - \alpha$, che ha radici semplici in $x = \sqrt{\alpha}$ e in $x = -\sqrt{\alpha}$, ovvero $f(\pm \sqrt{\alpha}) = 0$. La derivata prima di questa funzione è f'(x) = 2x.

L'iterazione del metodo delle Secanti utilizzando questa funzione diventa :

$$x_{i+1} = \frac{f(x_i)x_{i-1} - f(x_{i-1})x_i}{f(x_i) - f(x_{i-1})} =$$

$$= \frac{(x_i^2 - \alpha)x_{i-1} - (x_{i-1}^2 - \alpha)x_i}{x_i^2 - \alpha - x_{i-1}^2 + \alpha} =$$

$$= \frac{x_i^2x_{i-1} - \alpha x_{i-1} - x_{i-1}^2x_i + \alpha x_i}{x_i^2 - x_{i-1}^2} =$$

$$= \frac{x_ix_{i-1}(x_i - x_{i-1}) + \alpha(x_i - x_{i-1})}{(x_i - x_{i-1})(x_i + x_{i-1})} =$$

$$= \frac{(x_i - x_{i-1})(x_ix_{i-1} + \alpha)}{(x_i - x_{i-1})(x_i + x_{i-1})} =$$

$$= \frac{x_ix_{i-1} + \alpha}{x_i + x_{i-1}}, \quad i = 0, 1, 2, \dots$$

Il seguente codice MatLab, riguarda l'implementazione del metodo delle Secanti per il calcolo $\sqrt{\alpha}$:

```
1
    % [xs,exs] = secantiSqrtAlpha(alpha, x0, x1, imax, tolx)
2
        Metodo delle Secanti ottimizzato per l'approssimazione della radice
3
    %
        quadrata.
 4
5
    % Input:
6
       -alpha: l'argomento della radice quadrata;
 7
       -x0: l'approssimazione iniziale;
       -imax: il numero massimo di iterazioni;
 8
9
       -tolx: la tolleranza desiderata.
    %
11
    % Output:
12
       -xs: vettore radici;
13
       -exs: vettore errore.
14
    function [xs, exs] = secantiSqrtAlpha(alpha, x0, x1, imax, tolx)
16
        x = x1;
17
        xs = [];
18
        exs = [];
19
        i = 1;
20
        xs(i) = x0;
21
        exs(i) = x0-sqrt(alpha);
22
        i = i+1;
23
        xs(i) = x;
24
        exs(i) = x-sqrt(alpha);
25
        while ( i < imax ) && ( abs(x-x0) > tolx )
26
            i = i+1;
27
            x1 = (x*x0 + alpha)/(x + x0);
28
            x0 = x;
29
            x = x1;
30
            xs(i) = x;
31
            exs(i) = x-sqrt(alpha);
32
        end
   end
```

Il seguente codice MatLab, riguarda la chiamata della funzione definita precedentemente, con $\alpha=x_0=5$, con $x_1=3$, con numero di passi massimi imax=100 e indice di tolleranza $tol_x=eps$:

```
% Soluzione Cap_2 Es_5
%
% Tolleranza di circa 10^(-16) (eps)

[xs, exs] = secantiSqrtAlpha(5, 5, 3, 100, eps);
```

restituisce i seguenti valori:

i	x_i	$E_{ass} = \epsilon_i = x_i - \sqrt{\alpha} \alpha = 5$
i = 0	$x_0 = 5$	$ \epsilon_0 = 2.763932022500210e + 00$
i = 1	$x_1 = 3$	$ \epsilon_1 = 7.639320225002102e - 01$
i=2	$x_2 = 2.5000000000000000000000000000000000000$	$ \epsilon_2 = 2.639320225002102e - 01$
i = 3	$x_3 = 2.272727272727273e + 00$	$ \epsilon_3 = 3.665929522748312e - 02$
i=4	$x_4 = 2.238095238095238e + 00$	$ \epsilon_4 = 2.027260595448332e - 03$
i = 5	$x_5 = 2.236084452975048e + 00$	$ \epsilon_5 = 1.647547525829296e - 05$
i = 6	$x_6 = 2.236067984964863e + 00$	$ \epsilon_6 = 7.465073448287285e - 09$
i = 7	$x_7 = 2.236067977499817e + 00$	$ \epsilon_7 = 2.753353101070388e - 14$
i = 8	$x_8 = 2.236067977499790e + 00$	$ \epsilon_8 = 4.440892098500626e - 16$
i = 9	$x_9 = 2.236067977499790e + 00$	$ \epsilon_9 = 0$
i = 10	$x_{10} = 2.236067977499790e + 00$	$ \epsilon_{10} = 0$

Si può notare come la convergenza superlineare sia leggermente più lenta rispetto alla convergenza quadratica del metodo di Newton visto nell'esercizio precedente (2.4).

3 Capitolo 3

3.1 Esercizio 1

Il seguente codice MatLab, contiene l'implementazione di una funzione per la risoluzione di un sistema lineare Ax = b con A matrice triangolare inferiore :

• Metodo matrice triangolare inferiore

```
% x = triangolareInferiore(A, b)
2
        Metodo per la risoluzione di una matrice tringolare inferiore a
   %
3
        diagonale unitaria, anche con elementi sulla parte superiore.
 4
5
    % Input:
6
       —A: matrice triangolare inferiore;
 7
    %
       −b: vettore dei termini noti.
8
9
    % Output:
10
       -x: vettore delle soluzioni del sistema.
11
12
    function x = triangolareInferiore(A,b)
13
        x = b;
14
        if ~ismatrix(A)
            error('A non è una matrice');
16
        end
17
        [n,m] = size(A);
18
        if(n\sim=m)
19
            error('A non è una matrice quadrata');
20
        end
21
        for j=1:n
22
            if(A(j,j)\sim=1)
23
                error('A non ha coefficienti diagonali unitari')
24
25
        end
26
        if(~isvector(x))
27
            error('b non è un vettore\n');
28
29
        vectorSize = size(x);
        if(vectorSize~=n)
            error('Il vettore deve avere %i riche, invece ha %i righe', n, vectorSize);
31
32
33
        for j=1:n
34
            for i = j+1:n
35
                x(i) = x(i)-A(i,j)*x(j);
36
            end
37
        end
38
    end
```

Il seguente codice MatLab, contiene la chiamata della funzione precedente:

```
% Soluzione Cap_3 Es_1.
%
% Input:
4 % —A: matrice a digonale unitaria;
5 % —b: vettore dei termini noti;
6 %
7 % Output:
8 % —x: vettore delle incognite.
```

```
9
10
11
12
13
A = [1 2 0;2 1 0;2 2 1];
b = [2 2 2];
x = triangolareInferiore(A,b);
```

con i seguenti parametri di input :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

restituendo il seguente vettore :

$$x = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

3.2 Esercizio 2

Il seguente codice Mat Lab, contiene l'implementazione di una funzione per la $fattorizzazione\ LDL^t$ di una matrice A

• Metodo fattorizzazione LDL^t

```
% A = fattorizzazioneLDLt(A)
 2
       Metodo per la fattorizzazione LDLt di una matrice.
 3
 4
    % Input:
 5
       —A: matrice sdp da fattorizzare.
 6
 7
    % Output:
 8
    % —A: matrice riscritta L, D e Lt.
 9
10
    function A = fattorizzazioneLDLt(A)
11
        [m,n]=size(A);
12
        if m~=n
13
            error('La matrice non è quadrata!');
14
        end
15
        if A(1,1) <= 0
16
            error('La matrice non è SDP');
17
        end
18
        A(2:n,1) = A(2:n,1)/A(1,1);
        for j = 2:n
19
20
            v = (A(j,1:j-1).') .* diag(A(1:j-1,1:j-1));
21
            A(j,j) = A(j,j) - A(j,1:j-1)*v;
22
            if A(j,j) \le 0
23
                error('la matrice non è SDP')
24
            end
25
            A(j+1:n,j) = (A(j+1:n,j) - A(j+1:n,1:j-1)*v)/A(j,j);
26
        end
27
    end
```

Il seguente codice MatLab, contiene la chiamata della funzione precedente :

```
1
   % Soluzione Cap_3 Es_2.
2
   %
3
   % Input:
4
      —A1: matrice prima fattorizzazione;
5
   %
       -A2: matrice seconda fattorizzazione.
6
7
   % Output:
8
   %
       -LDLt1: matrice A1 fattorizzata LDLt;
9
       -LDLt2: matrice A2 fattorizzata LDLt.
11
   A1 = [1 -1 2 2; -1 5 -14 2; 2 -14 42 2; 2 2 65];
12
   LDLt1 = fattorizzazioneLDLt(A1);
13
14
15
  A2 = [1 -1 2 2; -1 6 -17 3; 2 -17 48 -16; 2 3 -16 4];
16
   LDLt2 = fattorizzazioneLDLt(A2);
```

con i seguenti parametri di input :

1.

$$A_1 = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & 2 \\ -1 & 5 & -14 & 2 \\ 2 & -14 & 42 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 65 \end{bmatrix}$$

2.

$$A_2 = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & 2 \\ -1 & 6 & -17 & 3 \\ 2 & -17 & 48 & -16 \\ 2 & 3 & -16 & 4 \end{bmatrix}$$

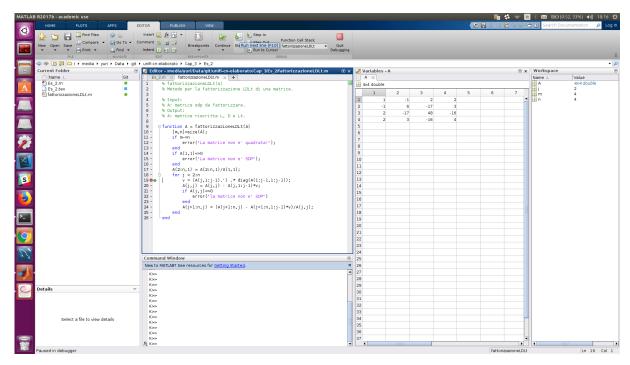
restituendo i seguenti risultati:

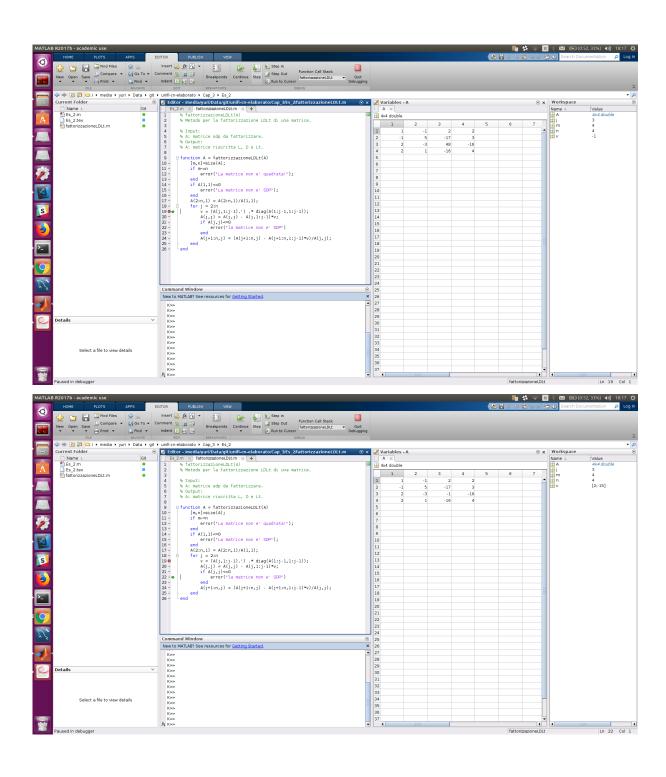
1. A_1 è fattorizzabile LDL^t

$$LDL_1^t = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & 2 \\ -1 & 4 & -14 & 2 \\ 2 & -3 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 5 & 7 \end{bmatrix}$$

E' quindi sdp.

2. A_2 non è fattorizzabile LDL^t , quindi non è sdp. Dagli screenshot dell'esecuzione vediamo che al 2° ciclo il programma stabilisce che A_2 non è fattorizzabile LDL^t :





3.3 Esercizio 3

Per la risoluzione di un sistema lineare Ax = b con $A = LDL^t$, viene chiamato il seguente codice in MatLab:

• Metodo risoluzione $LDL^tx = b$

```
% x = risolutoreLDLt(LDLt,b)
2
        Metodo per la risoluzione di una matrice LDLt.
    %
3
   %
    % Input:
4
5
       -LDLt: matrice;
6
       -b: vettore dei termini noti.
 7
8
    % Output:
9
      —x: vettore delle soluzioni del sistema.
11
    function x = risolutoreLDLt(LDLt, b)
12
        LDLt = fattorizzazioneLDLt(LDLt);
13
        x = triangolareInferiore(tril(LDLt,-1)+eye(length(LDLt)),b);
14
        x = diagonale(diag(LDLt),x);
15
        x = triangolareSuperiore((tril(LDLt,-1)+eye(length(LDLt)))',x);
16
    end
```

il quale implementa in ordine:

1. fattorizzazione $LDLt(LDL^t)$

Una funzione di fattorizzazione di un matrice LDL^t passata come input e restituisce una matrice A riscritta con le informazioni di L, D e L^t (guarda es. 3.2).

2. triangolareInferiore(L,b)

Una funzione per il calcolo del vettore incognite x_1 di una matrice triangolare inferiore a diagonale unitaria L (con l'utilizzo dei comandi $tril(LDL^t,k<0)$ che restituisce gli elementi sotto la k-esima diagonale di LDL^t ; eye(n) che restituisce una matrice di identità di grandezza n con tutti i valori $a_{i,j}=0$ con $i\neq j$) passata come input insieme al vettore dei termini noti b del sistema (guarda es. 3.1).

3. diagonale(\mathbf{D}, x_1)

Una funzione per il calcolo del vettore incognite x_2 di una matrice diagonale D (con l'utilizzo del comando diag(A) due volte, in quando la prima mi restituisce un vettore colonna degli elementi diagonali principali di LDL^t e la seconda una matrice diagonale con tutti e solo gli elementi della diagonale $\neq 0$) passata come input insieme al vettore dei termini noti x_1 :

• Metodo diagonale

```
% b = diagonale(D,b)
2
       Metodo per il cacolo del vettore incognite di una matrice diagonale.
3
   %
 4
   % Input:
       −d: vettore diagonale della matrice.
5
   %
6
   %
       −b: vettore dei termini noti.
 7
   %
8
   % Output:
9
       -b: vettore delle soluzioni del sistema.
11
   function b = diagonale(d,b)
12
       if(~isvector(b))
```

```
13
            error('b non è un vettore');
14
        end
        if(~isvector(d))
16
            error('d non è un vettore');
        end
18
        n = length(d);
19
        if(n~=length(b))
20
           error('d e b non hanno la stessa lunghezza');
21
22
        for j=1:n
            b(j) = b(j)/d(j);
24
        end
25
   end
```

4. triangolareSuperiore(L^t ,b)

Una funzione per il calcolo del vettore incognite finale x del sistema lineare di una matrice triangolare superiore a diagonale unitaria L^t (con l'utilizzo dei comandi $tril(LDL^t,k<0)$ che restituisce gli elementi sotto la k-esima diagonale di LDL^t ; eye(n) che restituisce una matrice di identità di grandezza n con tutti i valori $a_{i,j}=0$ con $i\neq j$; al tutto viene aggiunta (') per calcolarne la trasposta) passata come input insieme al vettore dei termini noti x_2 :

• Metodo matrice triangolare superiore

```
% x = triangolareSuperiore(A, b)
2
       Metodo per la risoluzione di una matrice tringolare superiore.
3
   %
   % Input:
 4
5
       —A: matrice triangolare superiore;
6
       −b: vettore dei termini noti.
 7
    %
8
   % Output:
9
       -x: vettore delle soluzioni del sistema.
11
    function x = triangolareSuperiore(A,b)
12
        x = b;
13
        if ~ismatrix(A)
            error('A non è una matrice');
14
15
        end
16
        [n,m] = size(A);
17
        if(n\sim=m)
18
            error('A non è una matrice quadratica');
19
        end
20
        if(~isvector(x))
21
            error('b non è un vettore');
22
        end
23
        vectorSize = size(x,1);
        if(vectorSize~=n)
25
            error('Il vettore deve avere %i righe, invece ha %i righe', n,
                vectorSize);
26
        end
27
        for j=n:-1:1
28
            x(j) = x(j)/A(j,j);
29
            for i = 1:j-1
30
                x(i) = x(i)-A(i,j)*x(j);
31
            end
32
        end
   end
```

3.4 Esercizio 4

Per la risoluzione di un sistema lineare Ax = b con A = LU, viene chiamato il seguente codice in MatLab:

• Metodo risoluzione LUx = b con pivoting

```
% x = risolutoreLUPiv(LU,b)
 2
       Metodo per la risoluzione di una matrice LUPiv.
3
   %
   % Input:
4
5
   %
      -LU: matrice;
      -b: vettore dei termini noti;
6
 7
8
   % Output:
9
      -x: vettore delle soluzioni del sistema.
   function x = risolutoreLUpiv(LU, b)
12
        [LU,p] = fattorizzazioneLUpiv(LU);
13
       b = b(p);
       x = triangolareInferiore(tril(LU,-1)+eye(length(LU)), b);
14
15
       x = triangolareSuperiore(triu(LU), x);
16
   end
```

il quale implementa in ordine:

1. fattorizzazioneLUpiv(LU,b)

Una funzione di fattorizzazione di un matrice LU passata come input che restituisce una matrice A riscritta con le informazioni di L e U insieme a un vettore p che indica le righe permutate :

ullet Metodo fattorizzazione LU con pivoting

```
1
    % [A, p] = fattorizzaLUpiv(A)
2
       Metodo per la fattorizzazione LU di una matrice.
3
   %
   % Input:
 4
5
   %
       —A: matrice sdp da fattorizzare.
6
 7
    % Output:
8
   %
       —A: matrice riscritta L e U;
9
       −p: vettore contente l'informazione della matrice di permutazione P.
10
11
    function [A, p] = fattorizzazioneLUpiv(A)
12
        [m,n]=size(A);
        if m~=n
14
            error('La matrice non è quadrata!');
15
        end
16
            p=[1:n];
17
        for i=1:(n-1)
18
            [aki, ki] = \max(abs(A(i:n,i)));
19
            if aki==0
20
                error('La matrice è singolare!');
21
            end
22
            ki = ki+i-1;
            if ki>i
                A([i,ki],:) = A([ki,i],:);
25
                p([i,ki]) = p([ki,i]);
26
            end
27
            A((i+1):n,i) = A((i+1):n,i)/A(i,i);
28
            A((i+1):n,(i+1):n) = A((i+1):n,(i+1):n)-A((i+1):n,i)*A(i,(i+1):n);
```

29 end end end

- 2. **triangolareInferiore(L,b)** Una funzione per il calcolo del vettore incognite x_1 di una matrice triangolare inferiore a diagonale unitaria A (con l'utilizzo dei comandi tril(A,k<0) che restituisce gli elementi sotto la k-esima diagonale di A; eye(n) che restituisce una matrice di identità (tutti i valori zeri a parte i termini diagonali) di grandezza n) passata come input insieme al vettore dei termini noti b del sistema, moltiplicato per la matrice di permutazione P calcolata P*b (guarda es. 3.3).
- 3. triangolareSuperiore(U,b) Una funzione per il calcolo del vettore incognite finale x del sistema lineare di una matrice triangolare superiore a diagonale unitaria A (con l'utilizzo dei comandi tril(A,k>0) che restituisce gli elementi sopra la k-esima diagonale di A; eye(n) che restituisce una matrice di identità (tutti i valori zeri a parte i termini diagonali) di grandezza n) passata come input insieme al vettore dei termini noti $b=x_1$ (guarda es. 3.3).

3.5 Esercizio 5

Il seguente codice MatLab, contiene la chiamata delle due funzioni descritte negli esercizi precedenti, (risolutoreLDLt dell'es. 3.3 e risolutoreLUpiv dell'es. 3.4) per dimostrarne l'utilizzo tramite alcuni esempi:

```
% Soluzione Cap_3 Es_5.
 2
 3
    % Input:
 4
       —LDLt: matrice da fattorizzare;
 5
    %
       -xt1: vettore incognite.
 6
    %
 7
    % Ouput:
 8
       -b1: vettore termini noti;
 9
       -x1: vettore incognite;
       -r1: vettore residuo
        -k1: numero di condizionamento matrice;
12
        -krb1: rapporto tra la norma vettore residuo e la norma vettore termini noti;
13
    %
       -kxtx1: rapporto tra la norma della differenzs tra x - x e la norma
14
       del vettore ~x.
   LDLt = [3 \ 2 \ -1; \ 2 \ 7 \ 7; \ -1 \ 7 \ 30];
16
17
   xt1 = [4; 5; 3];
18
   b1 = LDLt*xt1;
19
    x1 = risolutoreLDLt(LDLt,b1);
20
    r1 = LDLt*x1-b1;
21
    k1 = cond(LDLt);
22
   krb1 = norm(r1)/norm(b1);
23
   kxtx1 = norm(x1 - xt1)/norm(xt1);
24
25
   % Input:
26
      —LU: matrice da fattorizzare;
27
       -xt2: vettore incognite.
28
29
    % Ouput:
30
   % -b2: vettore termini noti;
31
    % -x2: vettore incognite;
32
    % −r2: vettore residuo
   %
33
       -k2: numero di condizionamento matrice;
34
        -krb2: rapporto tra la norma vettore residuo e la norma vettore termini noti;
35
        -kxtx2: rapporto tra la norma della differenzs tra x - x e la norma
36
    %
        del vettore ~x.
37
38
   LU = [-23 \ 5 \ -21 \ 8; 0 \ 0 \ 5 \ 7; \ 1 \ 54 \ 7 \ 9; \ 0 \ -8 \ 12 \ 4];
39
   xt2 = [2; 8; 3; 5];
40 | b2 = LU*xt2;
41
   x2 = risolutoreLUpiv(LU, b2);
42
   r2 = LU*x2-b2;
43 \mid k2 = cond(LU);
   krb2 = norm(r2)/norm(b2);
44
    kxtx2 = norm(x2 - xt2)/norm(xt2);
```

Esempio: $risolutoreLDL^t$

con i seguenti parametri di input:

$$A_1 = LDL^t = \begin{bmatrix} 3 & 2 & -1 \\ 2 & 7 & 7 \\ -1 & 7 & 30 \end{bmatrix} \quad \hat{x_1} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 3 \end{bmatrix} \quad b_1 = LDL^t \hat{x_1} = \begin{bmatrix} 19 \\ 64 \\ 121 \end{bmatrix}$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0,6667 & 1 & 0 \\ -0,3333 & 1.3529 & 1 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 5.6667 & 0 \\ 0 & 0 & 19.2941 \end{bmatrix} \quad L^t = \begin{bmatrix} 1 & 0.6667 & -0.3333 \\ 0 & 1 & 1.3529 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Il risultato ottenuto è:

${\bf Esempio:}\ risolutore LUpiv$

con i seguenti parametri di input:

$$A_2 = LU = \begin{bmatrix} -23 & 5 & -21 & 8 \\ 0 & 0 & 5 & 7 \\ 1 & 54 & 7 & 9 \\ 0 & -8 & 12 & 4 \end{bmatrix} \quad \hat{x_2} = \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} \quad b_2 = LDL^t \hat{x_2} = \begin{bmatrix} -29 \\ 50 \\ 500 \\ -8 \end{bmatrix}$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -0.0435 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -0.1476 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0.3877 & 1 \end{bmatrix} \quad U = \begin{bmatrix} -23 & 5 & -21 & 8 \\ 0 & 54.2174 & 6.0870 & 9.3478 \\ 0 & 0 & 12.8982 & 5.3793 \\ 0 & 0 & 0 & 4.92147 \end{bmatrix}$$

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad Pb = \begin{bmatrix} -29 \\ 500 \\ -8 \\ 50 \end{bmatrix}$$

Il risultato ottenuto è:

La tabella sottostante contiene, per ogni esempio considerato, il numero di condizionamento di A, in $norma\ 2$, con l'utilizzo del comando cond e norm di Matlab :

A	$K_2(A)$	$\frac{\ r\ }{\ b\ }$	$\frac{\ x - \tilde{x}\ }{\ \tilde{x}\ }$
A_1	$k_1 = 20.0572$	$\frac{\ r_1\ }{\ b_1\ } = 5.1416e - 17$	$\frac{\ x_1 - \tilde{x_1}\ }{\ \tilde{x_1}\ } = 1.4043e - 16$
A_2	$k_2 = 17.6716$	$\frac{\ r_2\ }{\ b_2\ } = 2.1173e - 17$	$\frac{\ x_2 - \tilde{x}_2\ }{\ \tilde{x}_2\ } = 1.0771e - 16$

3.6 Esercizio 6

Il seguente codice MatLab, contiene l'implementazione di una funzione per la $fattorizzazione \ LU$ di una matrice A:

ullet Metodo fattorizzazione LU

```
% A = fattorizzazioneLU(A)
 2
        Fattorizzazione LU di una matrice nonsingolare con tutti i minori
 3
    %
        principali non nulli.
 4
 5
    % Input:
       -A: la matrice nonsingolare da fattorizzare LU.
 6
 7
 8
    % Output:
 9
       -A: la matrice riscritta con le informazioni dei fattori L ed U.
10
11
    function A = fattorizzazioneLU(A)
12
            [m,n]=size(A);
13
        if m~=n
14
            error('La matrice non è quadrata!');
        end
16
        for i=1:n-1
            if A(i,i)==0
18
                error('La matrice non è fattorizzabile LU!');
19
            A(i+1:n,i) = A(i+1:n,i)/A(i,i);
21
            A(i+1:n,i+1:n) = A(i+1:n,i+1:n)-A(i+1:n,i)*A(i,i+1:n);
22
        end
23
    end
```

Il seguente codice Matlab, contiene la chiamata della funzione di $fattorizzazione \ LU$ (L viene ricavata con l'utilizzo dei comandi tril(A,k<0) che restituisce gli elementi sotto la k-esima diagonale di A; eye(n) che restituisce una matrice di identità (tutti i valori zeri a parte i termini diagonali) di grandezza n), (U viene ricavata con l'utilizzo del comando tril(A) che restituisce la parte triangolare superiore di A) e successivamente vengono eseguiti i comandi $U\setminus (L\setminus b)$ $Gauss \ senza \ pivoting$ e $A\setminus b$ $Gauss \ con \ pivoting$:

```
1
   % Soluzione Cap_3 Es_6.
2
   %
3
   % Input:
4
       —A: matrice da fattorizzare;
   %
5
   %
       —e: vettore termini noti.
6
 7
    % Output:
8
   %
       -LU: fattorizzazione della matrice A;
9
       -L: matrice triangolare inferiore di LU;
   %
       —U: matrice triangolare superiore di LU;
       —b: vettore termini noti;
11
       —Sp: Gauss senza pivoting;
12
   %
13
   %
       —Cp: Gauss con pivoting.
14
   A = [10^{(-13)} 1 ; 1 1];
16
   LU = fattorizzazioneLU(A);
   L = tril(LU,-1)+eye(length(LU));
17
18
   U = triu(LU);
19
20
   if A==L*U
21
        fprintf('La fattorizzazione LU è corretta');
```

restituendo rispettivamente:

1. • Fattorizzazione LU

$$A = \begin{bmatrix} 10^{(-13)} & 1\\ 1000 & -999 \end{bmatrix}$$

$$L * U = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{(13)} & 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 10^{(-13)} & 1 \\ 0 & -10^{(13)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10^{(-13)} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = LU$$

2.

$$e = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad b = Ae = \begin{bmatrix} 1.000000000000100 \\ 2 \end{bmatrix}$$

• Gauss senza pivoting

$$Sp = U \backslash (L \backslash b) = \begin{bmatrix} 0.999200722162641 \\ 1 \end{bmatrix}$$

• Gauss con pivoting

3.7 Esercizio 7

Il seguente codice MatLab, contiene l'implementazione di una funzione per la risoluzione di un sistema lineare Ax = b con la seguente tipologia di matrice A:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \alpha & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & \alpha & 1 \end{bmatrix}$$

• Metodo matrice triangolare inferiore modificato

```
% b = triangolareInferioreMod(alpha, b)
 2
        Metodo per la risoluzione di una matrice bidiagonale inferiore a diagonale
        unitaria di Toeplitz
3
    %
4
   % Input:
5
      —alpha: valore ripetuto nella diagonale inferiore;
6
      -b: vettore dei termini noti.
 7
 8
   % Output:
9
   % —b: vettore delle soluzioni del sistema.
11
    function b = triangolareInferioreMod(alpha,b)
12
        if(~isvector(b))
13
            error(b non e' un vettore);
14
15
        n = size(b,1);
16
        for i=2:n
17
            b(i) = b(i) - alpha*b(i-1);
18
        end
19
   end
```

• Implementazione

Il seguente codice MatLab contiene la chiamata della funzione precedentemente definita con i rispettivi valori di input (con n = 12, $A \in \mathbb{R}^{12X12}$, $b_1 \in \mathbb{R}^{12}$ e $b_2 \in \mathbb{R}^{12}$):

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ 100 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 100 & 1 \end{bmatrix} \quad b_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 101 \\ \vdots \\ \vdots \\ 101 \end{bmatrix} \quad b_2 = 0.1 * \begin{bmatrix} 1 \\ 101 \\ \vdots \\ \vdots \\ 101 \end{bmatrix}$$

```
1
   % Soluzione Cap_3 Es_7.
2
   % Input:
3
   % —b1: vettore termini noti.
4
5
6
   % Output:
 7
   % -x1: vettore delle incognite.
8
9
   % Input:
   % −b2: vettore termini noti.
11
12 |% Output:
```

```
—x2: vettore delle incognite.
14
   b1 = [1; 101*ones(12,1)];
16
    b2 = 0.1*[1; 101*ones(12,1)];
    x1 = triangolareInferioreMod(100,b1);
18
    x2 = triangolareInferioreMod(100,b2);
19
20
    % Input:
21
       —A: matrice.
22
    %
23
    % Output:
24
       −k: numero di condizionamento matrice A;
25
       -ninf: norma infinito matrice A;
       -n1: norma 1 matrice A;
27
       -ninv: norma infinito inversa matrice A.
28
29
    A = eye(12)+100*[zeros(1, 12); eye(11)zeros(1, 11)'];
30
    k = cond(A);
    ninf = norm(A,inf);
    n1 = norm(A, 1);
   ninv = norm(A^-1, inf);
```

restituendo i seguenti valori:

Studio condizionamento Risulta

$$||A||_{\infty} = \max_{i=1,\dots,n} \sum_{j=1}^{n} |a_{i,j}| = 101$$

$$||A^{-1}||_{\infty} = \max_{i=1,\dots,n} \sum_{j=1}^{n} |a_{i,j}| = \sum_{j=1}^{n} |a_{n,j}| = \sum_{s=0}^{n-1} 10^{2s} = \frac{10^{2n} - 1}{10^2 - 1} = \frac{10^{2n} - 1}{99}$$

$$quindi \quad k_{\infty}(A) = ||A||_{\infty} ||A^{-1}||_{\infty} = 101 \frac{10^{2n} - 1}{99} > 10^{2n}$$

nel caso n=12, si ha $k_{\infty}(A)>10^{24}$ quindi il problema è malcondizionato. Su tale matrice, la function cond restiruisce Inf. La $norma \infty$ su una matrice è la somma delle righe, la norma 1 è la somma massima delle colonne; nella matrice A tutte le colonne, come tutte le righe, hanno somma 101 quindi $\|A\|_{\infty}=\|A\|_1=101$. Nella matrice A^{-1} , la $norma \infty$ considera l'n-esima riga mentre la norma 1 la prima colonna, in ogni caso, $\|A\|_{\infty}=\|A\|_1=\frac{10^{24}-1}{99}$. Quindi $k_{\infty}(A)>10^{24}$.

Considerando il vettore $\underline{b2}$ come una perturbazione di $\underline{b1}$ si ha:

$$\Delta \underline{b1} = \underline{b2} - \underline{b1} = \begin{bmatrix} -0.9 \\ -90.9 \\ \vdots \\ -90.9 \end{bmatrix}$$

segue

$$\frac{\|\Delta \underline{b1}\|}{\|\underline{b1}\|} \approx \frac{\sqrt{0.9 + 9 * 90.9^2}}{\sqrt{1 + 9 * 101^2}} \approx 1.$$

Quindi:

$$\frac{\|\Delta\underline{x}\|}{\|\underline{x}\|} \leq k(A) \left(\frac{\|\Delta\underline{b}\underline{1}\|}{\|\underline{b}\underline{1}\|} + \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} \right) = k(A) \frac{\|\Delta\underline{b}\underline{1}\|}{\|\underline{b}\underline{1}\|} \approx 10^{24}$$

ovvero a fronte di una perturbazione del vettore $\underline{b1}$ di 0.1, si ha un errore sul risultato dell'ordine di 10^{24} .

3.8 Esercizio 8

Il seguente codice MatLab, contiene l'implementazione di una funzione per la fattorizzazione QR di una matrice A:

• Metodo fattorizzazione QR

```
% A = fattorizzaQR(A)
 2
        Fattorizzazione QR di Householder per matrici mxn con m>=n.
 3
 4
    % Input:
 5
       —A: la matrice da fattorizzare QR.
 6
 7
    % Output:
 8
       -A: la matrice riscritta con le informazioni dei fattori Q ed R.
 9
    function A = fattorizzazioneQR(A)
11
        [m,n]=size(A);
12
        for i=1:n
13
            alfa = norm(A(i:m, i), 2);
14
            if alfa==0
15
                 error('La matrice non ha rango massimo');
16
            end
17
            if(A(i,i))>=0
18
                 alfa = -alfa;
19
            end
20
            v1 = A(i,i)-alfa;
21
            A(i,i) = alfa;
22
            A(i+1:m, i) = A(i+1:m, i)/v1;
23
            beta = -v1/alfa;
24
            A(i:m, i+1:n) = A(i:m, i+1:n) - (beta*[1; A(i+1:m, i)])*([1 A(i+1:m, i)']*A(i:m, i+1:n))
                 m, i+1:n));
25
        end
26
    end
```

Il seguente codice Matlab, contiene la chiamata della funzione di fattorizzazione QR, quindi viene ricostruita la matrice Q^t a partire dalle informazioni presenti nella matrice QR riscritta sui vettori di Householder. Viene allora moltiplicata Q^t per il vettore b(=g), per risolvere infine il sistema lineare $\hat{R}x = g_1$, viene richiamato il metodo $triangolareSuperiore(\hat{R},g_1)$ dove \hat{R} viene estratto come parte triangolare superiore di QR con l'utilizzo del comando triu(QR) e g_1 è il vettore formato dalle prime n componenti di g:

• Metodo risoluzione QR

```
% x = risolutoreQR(A,b)
        Risoluzione di un sistema lineare sovredeterminato del tipo Ax=b
        tramite fattorizzazione OR di Householder della matrice dei
3
    %
    %
        coefficienti.
 4
5
6
    % Input:
       —A: matrice dei coefficienti mxn dove m>n;
 7
8
       —b: vettore dei termini noti.
9
10
   % Output:
11
       −b: vettore delle soluzioni del sistema lineare sovradeterminato.
12
13
    function b = risolutoreQR(A, b)
14
        [m,n] = size(A);
15
        QR = fattorizzazioneQR(A);
```

3.9 Esercizio 9

Il seguente codice MatLab, contiene la chiamata della funzione descritta nell'esercizio precedente, (risolutore QR dell'es. 3.8) e del comando $A \ b$, per dimostrarne l'utilizzo tramite alcuni esempi:

```
% Soluzione Cap_3 Es_9.

A1 = [3 2 1; 1 2 3; 1 2 1; 2 1 2];
b1 = [10; 10; 10; 10];
xqr1 = risolutoreQR( A1, b1 );
xab1 = A1\b1;

A2 = [9 -14 -3; 4 9 6; 33 4 12; 7 -23 4];
b2 = [12; -5; 9; -25];
xqr2 = risolutoreQR( A2, b2 );
xab2 = A2\b2;
```

Esempio

1. con input:

$$A_1 = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \end{bmatrix} \quad b_1 = \begin{bmatrix} 10 \\ 10 \\ 10 \\ 10 \end{bmatrix}$$

• $Fattorizzazione\ QR\ e\ A ackslash b$

2. con input:

$$A_2 = \begin{bmatrix} 9 & -14 & -3 \\ 4 & 9 & 6 \\ 33 & 4 & 12 \\ 7 & -23 & 4 \end{bmatrix} \quad b_2 = \begin{bmatrix} 12 \\ -5 \\ 9 \\ -25 \end{bmatrix}$$

• Fattorizzazione QR e $A \setminus b$

$$x_{2(QR)} = \begin{bmatrix} 1.445540584346432\\ 0.913813354327608\\ -3.483370148462845 \end{bmatrix} \quad x_{2(A\backslash b)} = \begin{bmatrix} 1.445540584346432\\ 0.913813354327608\\ -3.483370148462845 \end{bmatrix}$$

3.10 Esercizio 10

Per la risoluzione di sistemi nonlineari, ovvero del tipo

$$F(x) = 0$$
 $F: \Omega \subseteq \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$

con F costituita dalle funzioni componenti

$$F(x) = \begin{pmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_n(x) \end{pmatrix} \quad f_1 : \Omega \subseteq \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$$

ed x il vettore delle incognite che risolvono il sistema

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

si utilizza il **metodo di Newton**, ovvero un *metodo iterativo* definito da

$$x^{k+1} = x^k - J_F(x^k)^{-1}F(x^k)$$
 $k = 0, 1, ...$

partendo da un'approssimazione x^0 assegnata. $J_F(x)$ indica la **matrice Jacobiana**, ovvero la matrice delle derivate parziali:

$$J_F(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(x) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$

Il seguente codice MatLab implementa la risoluzioni di sistemi nonlineari tramite l'utilizzo del **metodo** di Newton:

```
% x = newtonNonLin(f, J, x, imax, tol)
 2
        Metodo per la risoluzione di sistemi non lineari con il metodo di Newton.
3
 4
    % Input:
       —F: sistema non lineare;
 6
       -J: Jacobiano;
 7
      —x: punto iniziale;
 8
      -imax: passi massimi;
9
       -tol: tolleranza.
    %
    % Ouput:
12
       -x: minimo relativo;
13
       -nx: norma dell'ultimo incremento.
14
    function [x,nx] = newtonNonLin(f, J, x, imax, tolx)
16
        i=0;
17
        xold=0;
18
        while(i<imax) && (norm(x-xold)>tolx)
19
            i=i+1;
20
            xold=x;
21
            val = -feval(f,x);
22
            b = [val(1); val(2)];
23
            x = x + risolutoreLUpiv(J, b);
24
        end
25
        nx = norm(x-xold);
26
   end
```

In pratica, ogni passo dell'iterazione corrisponde a risolvere il seguente sistema lineare:

$$\begin{cases} J_F(x^k)d^k = -F(x^k) \\ x^{k+1} = x^k + d^k \end{cases}$$

dove il vettore temporaneo delle incognite d^k viene utilizzato per poter spezzare l'iterazione in due equazioni. Quindi la risoluzione del sistema nonlineare si riconduce alla risoluzione di una successione di sistemi lineari. Ovviamente, per ogni sistema lineare della successione sarà necessario fattorizzare LU la matrice Jacobiana.

3.11 Esercizio 11

Il seguente codice effettua la chiamata della funzione **newtonNonLin**, partendo dalla funzione $f = f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^3 - x_1x_2$, per risolvere il seguente sistema nonlineare con i relativi parametri di input:

$$F(x) = 0 \quad F = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2x_1 - x_2 \\ 3x_2^2 - x_1 \end{bmatrix} = f \quad con \ punto \ di \ innesco \ x_1 = \frac{1}{2} \quad x_2 = \frac{1}{2}$$

$$J_F = \begin{bmatrix} 2 - x_2 & 2x_1 - 1 \\ 3x_2^2 - 1 & 6x_2 - x_1 \end{bmatrix}$$

$$imax = 100, \quad tolx = 10^{-t} \quad t = \{3, 6\}$$

```
1
    % Soluzione Cap_3 Es_11.
2
3
   \min = [1/12; 1/6];
5
    x = [1/2; 1/2];
    f = @(x) x(1)^2+x(2)^3-x(1)*x(2);
    F = @(x) [2*x(1)-x(2), 3*x(2)^2-x(1)];
    J = [2-x(2), 2*x(1)-1; 3*x(2)^2-1, 6*x(2)-x(1)];
9
    tolx = 10^{-3};
11
    [x1, nx1] = newtonNonLin(F, J, x, 100, tolx);
12
   e1 = norm(min-x1);
13
14
   tolx = 10^{-6};
    [x2,nx2] = newtonNonLin(F, J, x, 100, tolx);
15
16
   e2 = norm(min-x2);
```

Qui di seguito è riportata una tabella con le seguenti informazioni (i numero di iterazioni eseguite, $||nx_i||$ norma euclidea dell'ultimo incremento e $||e_1||$ norma euclidea dell'errore con cui viene approssimato il risultato esatto):

$tol_x = 10^{-t}$	i	$ nx_i $	$\ e_i\ $
10^{-3}	i = 17	$ nx_1 = 8.543066834330485e - 04$	$ e_1 = 0.003794501517081$
10^{-6}	i = 51	$ nx_2 = 9.788751414570120e - 07$	$ e_2 = 4.480819013409465e - 06$

4 Capitolo 4

4.1 Esercizio 1

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione del calcolo del polinomio interpolante di grado n in forma di Lagrange. La forma della funzione è del seguente tipo: y = lagrange(xi, fi, x)

```
% y = lagrange(xi, fi, x)
 2
        Calcola il polinomio interpolante di grado n in forma di Lagrange, nei
 3
        punti x.
    %
 4
    %
 5
    % Input:
 6
       -xi : vettore contenente le ascisse di interpolazione su cui calcolare
 7
       la differenza divisa;
 8
        -\mathrm{fi} : vettore contenente i valori assunti dalla funzione in
 9
       corrispondenza dei punti xi.
    %
       -\mathbf{x} : vettore contenente i valori su cui calcolare il polinomio
       interpolante
11
    %
12
13
    % Output:
14
        -y : vettore contenente il valore del polinomio interpolante calcolato
15
        sulle x.
16
17
    function [y] = lagrange(xi, fi, x)
18
        n = length(xi);
19
        m = length(x);
20
        y = zeros(m,1);
21
        for i = 1:m
22
            y(i) = 0;
23
            for j = 1:n
24
                range = [1:j-1, j+1:n];
                bl = prod(x(i) - xi(range))/prod(xi(j) - xi(range));
25
26
                y(i) = y(i) + fi(j) * bl;
27
            end
28
        end
29
    end
```

4.2 Esercizio 2

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione del calcolo del polinomio interpolante di grado n in forma di Newton. La forma della funzione è del seguente tipo: y = newton(xi, fi, x)

```
1
    % y = newton(xi, fi, x)
 2
        Calcola il polinomio interpolante di grado n in forma di Newton, nei
 3
   %
        punti x.
 4
    %
 5
   % Input:
 6
       -xi : vettore contenente le ascisse di interpolazione su cui calcolare
 7
       la differenza divisa;
       -fi : vettore contenente i valori assunti dalla funzione in
 8
 9
       corrispondenza dei punti xi.
       -x : vettore contenente i valori su cui calcolare il polinomio
11
   %
       interpolante
12
    %
13
   % Output:
       -y : vettore contenente il valore del polinomio interpolante calcolato
14
        sulle x.
16
17
    function [y] = newton(xi, fi, x)
18
        n = length(xi)-1;
19
        for j = 1:n
20
            for i = n+1:-1:j+1
21
                fi(i) = (fi(i)-fi(i-1))/(xi(i)-xi(i-j));
22
            end
23
        end
24
        y = fi(n+1)*ones(size(x));
25
        for i = n:-1:1
26
            y = y.*(x-xi(i))+fi(i);
27
        end
28
   end
```

4.3 Esercizio 3

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione del calcolo del polinomio interpolante di grado n in forma di Hermite. La forma della funzione è del seguente tipo: y = newton(xi, fi, f1i, x)

```
1
    % y = hermite(xi, fi, fli, x)
 2
        Calcola il polinomio interpolante di grado n in forma di Hermite, nei
 3
   %
        punti x.
 4
    %
 5
    % Input:
 6
       -xi : vettore contenente le ascisse di interpolazione su cui calcolare
 7
       la differenza divisa;
 8
       −fi : vettore contenente i valori assunti dalla funzione in
 9
       corrispondenza dei punti xi.
       −f1i : vettore contenente i valori assunti dalla derivata prima della
11
    %
       funzione in corrispondenza dei punti xi.
12
    %
       −x : vettore contenente i valori su cui calcolare il polinomio
13
       interpolante
   %
14
    %
    % Output:
16
       -y : vettore contenente il valore del polinomio interpolante calcolato
17
        sulle x.
18
19
    function [y] = hermite(xi, fi, fli, x)
20
        n = length(xi)-1;
21
        xh = zeros(2*n+2, 1);
22
        xh(1:2:2*n+1) = xi;
23
        xh(2:2:2*n+2) = xi;
24
        fh = zeros(2*n+2, 1);
25
        fh(1:2:2*n+1) = fi;
26
        fh(2:2:2*n+2) = f1i;
27
        nh = length(xh)-1;
28
        % Calcolo delle differenze divise
29
        for i = nh:-2:3
30
            fh(i) = (fh(i)-fh(i-2))/(xh(i)-xh(i-1));
31
        end
32
        for i = 2:nh
33
            for j = nh+1:-1:i+1
34
                fh(j) = (fh(j)-fh(j-1))/(xh(j)-xh(j-i));
35
            end
36
        end
        % Horner
38
        y = fh(nh+1)*ones(size(x));
39
        for i = nh:-1:1
40
            y = y.*(x-xh(i))+fh(i);
41
        end
42
        y = y.';
43
   end
```

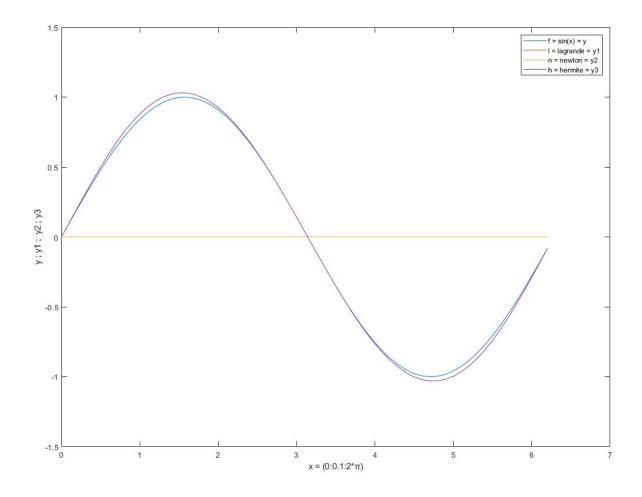
4.4 Esercizio 4

Il seguente codice MatLab contiene la chiamata rispettivamente delle funzioni implementate negli esercizi precedente (es.1 y = lagrange(xi, fi, x), es.2 y = newton(xi, fi, x) e es.3 y = hermite(xi, fi, f1i, x)) con i seguenti valori di Input:

$$f_i = sin(x)$$
 $[0, 2\pi]$ $f'_i = cos(x)$
 $x_i = i\pi$ $i = 0, 1, 2$

```
% Soluzione Cap_4 Es_4.
 1
 2
 3
   % —xi: valori ascisse di interpolazione
 4
   % —fi: valori della funzione sin() sui punti di interpolazione xi;
   % —fli: valori derivata della funzione sull ascisse di interpolazione;
   % —x: serie di punti;
 6
 7
   % —y: valori della funzione sin() calcolati sui punti x;
 8
   %-y1: valori del polinomio di lagrange calcolati sui punti x;
   % —y2: valori del polinomio di newton calcolati sui punti x;
 9
   % —y3: valori del polinomio di hermite calcolati sui punti x.
11
12
   xi = zeros(3,1);
13
   fli = zeros(3,1);
14
    for i = 0:length(xi)-1
        xi(i+1) = i*pi;
16
        f1i(i+1) = cos(xi(i+1));
17
   end
18
19
   fi = [0;0;0];
20
   x = (0:0.1:2*pi);
21
22
   y = sin(x);
23
   y1 = lagrange(xi, fi, x);
   y2 = newton(xi, fi, x);
24
25
   y3 = hermite(xi, fi, f1i, x);
26
27 | plot(x,y,x,y1,x,y2,x,y3);
28
   legend('f','l','n','h')
```

Mostriamo nei seguenti plot l'approssimazione della funzione sin(x) tramite l'utilizzo delle funzioni di interpolazione, precedentemente elencate:



4.5 Esercizio 5

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione della spline cubica interpolante (naturale o not-a-knot, come specificato in ingresso) delle coppie di dati assegnate. La forma della funzione è del tipo : y = spline3(xi, fi, x, tipo).

```
% y = spline3(xi, fi, x, tipo)
2
        Determina le espressioni degli n polinomi che formano una spline
 3
        cubica naturale o con condizioni not-a-knot e la valuta su una seria
 4
   %
        di punti.
 5
6
   % Input:
 7
       -xi: vettore contenente gli n+1 nodi di interpolazione;
 8
       -fi: vettore contenente i valori assunti dalla funzione da
9
   %
       approssimare nei nodi in xi;
       -x: vettore di m punti su cui si vuole valutare la spline.
11
   %
       -tipo: true se la spline implementa condizioni not-a-knot, false se
12
       invece e' una spline naturale.
   %
   % Output:
13
       -y: vettore di m valori contenente la valutazione dei punti in x
14
   %
        della spline (NaN se un punto non e' valutabile).
16
17
    function [y] = spline3(xi, fi, x, tipo)
18
        phi = zeros(length(xi)-2, 1);
19
        xxi = zeros(length(xi)-2, 1);
20
        dd = zeros(length(xi)-2, 1);
21
        for i=2:length(xi)-1
22
            hi = xi(i) - xi(i-1);
            hi1 = xi(i+1) - xi(i);
24
            phi(i) = hi/(hi+hi1);
            xxi(i) = hi1/(hi+hi1);
26
            dd(i) = differenzaDivisa(xxi(i-1:i+1), fi(i-1:i+1));
27
        end
28
        if tipo
            mi = risolviSistSplineNotAKnot(phi, xxi, dd);
30
31
            mi = risolviSistSplineNaturale(phi, xxi, dd);
32
        end
33
        s = esprSpline3(xi, fi, mi);
        y = valutaSpline(xi, s, x);
34
35
   end
```

Da come si può vedere, all'interno del codice vengono richiamate le seguenti funzioni:

• dd = differenzaDivisa(xi, fi)

```
% dd = differenzaDivisa(xi, fi)
 2
   %
       Calcola la differenza divisa relativa ad un set di ascisse.
3
   %
   % Input:
 4
5
       -xi: vettore contenente le ascisse su cui calcolare la differenza
6
            -fi: vettore contenente i valori assunti dalla funzione in
 7
    %
8
   %
       corrispondenza dei punti in xi.
9
    0
   % Output:
       -dd: il valore della differenza divisa risultante.
11
13 | function [dd] = differenzaDivisa(xi, fi)
```

```
14
        dd = 0;
15
             for i=1:length(xi)
16
            prod = 1;
17
            for j=1:length(xi)
18
                 if j~=i
19
                     prod = prod*(xi(i)-xi(j));
20
                 end
21
            end
22
            dd = dd+fi(i)/prod;
23
            end
24
    end
```

• mi = risolviSistSplineNotAKnot(phi, xi, dd)

```
% m = risolviSistSplineNotAKnot(phi, xi, dd)
 1
 2
    %
        Risoluzione del sistema lineare di una spline cubica con condizioni
 3
        not—a—knot per la determinazione dei fattori m_i necessari per la
 4
    %
        costruzione dell'espressione della spline cubica not—a—knot.
 5
 6
    % Input:
 7
       -phi: vettore dei fattori phi che definiscono la matrice dei
 8
    %
       coefficienti (lunghezza n-1);
 9
    %
       -xi: vettore dei fattori xi che definiscono la matrice dei
    %
        coefficienti (lunghezza n-1);
11
            -dd: vettore delle differenze divise (lunghezza n−1).
12
13
    % Output:
14
       -m: vettore riscritto con gli n+1 fattori m_i calcolati.
15
16
    function [m] = risolviSistSplineNotAKnot(phi, xi, dd)
17
        dd = [6*dd(1); 6*dd; 6*dd(length(dd))];
18
        n = length(xi);
19
        l = zeros(n+1, 1);
            u = zeros(n+2, 1);
21
        w = zeros(n+1, 1);
22
            u(1) = 1;
23
        w(1) = 0;
24
        l(1) = phi(1)/u(1);
25
        u(2) = 2-phi(1);
26
        w(2) = xi(1)-phi(1);
27
        l(2) = phi(2)/u(2);
2.8
            u(3) = 2-l(2)*w(2);
29
        for i = 4:n
30
            w(i-1) = xi(i-2);
31
            l(i-1) = phi(i-1)/u(i-1);
32
            u(i) = 2-l(i-1)*w(i-1);
33
        end
34
            w(n) = xi(n-1);
        l(n) = (phi(n)-xi(n))/u(n);
36
        u(n+1) = 2-xi(n)-l(n-1)*w(n-1);
37
        w(n+1) = xi(n);
38
        l(n+1) = 0;
        u(n+2) = 1;
40
41
        y = zeros(n+2, 1);
42
        y(1) = dd(1);
43
        for i=2:n+2
44
            y(i) = dd(i)-l(i-1)*y(i-1);
```

```
45
        end
46
        m = zeros(n+2, 1);
47
        m(n+2) = y(n+2)/u(n+2);
48
        for i = n+1:-1:1
49
            m(i) = (y(i)-w(i)*m(i+1))/u(i);
51
        m(1) = m(1)-m(2)-m(3);
52
        m(n+2) = m(n+2) - m(n+1) - m(n);
53
    end
```

• mi = risolviSistSplineNaturale(phi, xi, dd)

```
1
    % m = risolviSistSplineNaturale(phi, xi, dd)
 2
        Risoluzione del sistema lineare di una spline cubica con condizioni
 3
        naturale per la determinazione dei fattori m_i necessari per la
 4
    %
        costruzione dell'espressione della spline cubica naturale.
 5
 6
    % Input:
 7
       -phi: vettore dei fattori phi che definiscono la matrice dei
 8
       coefficienti (lunghezza n-1);
 9
    %
       -xi: vettore dei fattori xi che definiscono la matrice dei
        coefficienti (lunghezza n-1);
11
            -dd: vettore delle differenze divise (lunghezza n−1).
12
13
    % Output:
14
       -m: vettore riscritto con gli n+1 fattori m_i calcolati.
15
16
    function [m] = risolviSistSplineNaturale(phi, xi, dd)
17
            dd = 6*dd;
18
        n = length(xi)+1;
19
        u = zeros(n-1, 1);
20
        l = zeros(n-2, 1);
21
        u(1) = 2;
22
        for i = 2:n-1
23
            l(i) = phi(i)/u(i-1);
24
            u(i) = 2-l(i)*xi(i-1);
25
        end
26
27
        y = zeros(n-1, 1);
28
        y(1) = dd(1);
29
        for i = 2:n-1
30
            y(i) = dd(i)-l(i)*y(i-1);
31
        end
32
        m = zeros(n-1, 1);
        m(n-1) = y(n-1)/u(n-1);
34
        for i = n-2:-1:1
            m(i) = (y(i)-xi(i)*dd(i+1))/u(i);
36
        end
37
        m = [0; m; 0];
38
    end
```

• s = esprSpline3(xi, fi, mi)

```
% s = esprSpline3(xi, fi, mi)
% Calcola le espressioni degli n polinomi costituenti una spline
% cubica.
4 %
```

```
5
    % Input:
       -xi: vettore contenente gli n+1 nodi di interpolazione;
 6
       -fi: vettore contenente i valori assunti dalla funzione da
 7
 8
    %
       approssimare nei nodi in xi;
 9
       -mi: fattori m_i calcolati risolvendo il sistema lineare
    %
10
   %
       corrispondente.
11
12
    % Output:
13
       -s: vettore contenente le espressioni degli n polinomi che
14
        definiscono la spline cubica.
15
16
    function [s] = esprSpline3(xi, fi, mi)
17
        s = sym('x', [length(xi)-1 1]);
18
            syms x;
19
        for i = 2:length(xi)
20
            hi = xi(i)-xi(i-1);
21
            ri = fi(i-1)-((hi^2)/6)*mi(i-1);
22
            qi = (fi(i)-fi(i-1))/hi-(hi/6)*(mi(i)-mi(i-1));
23
            s(i-1) = (((x - xi(i-1))^3)*mi(i) + ((xi(i) - x)^3)*mi(i-1))/(6*hi) + qi*(x)
                - xi(i-1)) + ri;
24
        end
25
    end
```

• y = valutaSpline(xi, s, x)

```
1
    % sx = valutaSpline(xi, s, x)
 2
    %
        Valuta una spline su una serie di punti.
3
 4
    % Input:
5
       -xi: vettore contenente gli n+1 nodi di interpolazione;
6
        -s: vettore contenente le espressioni degli n polinomi che
 7
       definiscono la spline;
8
    %
       -x: vettore di m punti su cui si vuole valutare la spline.
9
    %
10
    % Output:
11
       -sx: vettore di m valori contenente la valutazione dei punti in x
12
        della spline (NaN se un punto non e' valutabile).
13
14
    function [sx] = valutaSpline(xi, s, x)
15
        sx = zeros(length(x), 1);
16
        for i=1:length(x)
17
            if x(i) < xi(1) \mid \mid x(i) > xi(length(xi))
18
                sx(i)=NaN;
19
            else
20
                for j=1:length(xi)
21
                    if x(i) >= xi(j-1) \&\& x(i) <= xi(j)
22
                         f = inline(s(j));
23
                        sx(i)=f(x(i));
24
                        break;
25
                    end
26
                end
27
            end
28
        end
29
    end
```

4.6 Esercizio 6

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione del calcolo delle ascisse di Chebyshev per il polinomio interpolante di grado n, su un generico intervallo [a,b]. La forma della funzione è del seguente tipo: xi = ceby(n, a, b)

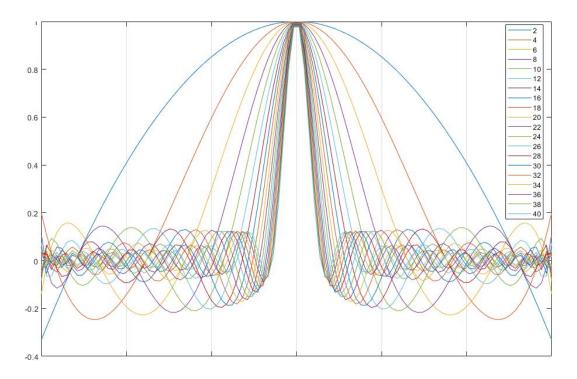
```
% xi = ceby(n, a, b)
2
   % Calcola le ascisse di Chebyshev su un determinato intervallo.
3
   %
4
   % Input:
5
   %
       -a: l'estremo sinistro dell'intervallo;
6
       -b: l'estremo destro dell'intervallo;
7
       -n: il numero di ascisse che si vuole generare (n+1, da 0 a n).
8
9
   % Output:
       -xi: vettore contenente le ascisse di Chebyschev generate.
11
12
    function xi = ceby(n, a, b)
13
       xi = zeros(n+1, 1);
14
        for i = 0:n
            xi(n+1-i) = (a+b)/2 + cos(pi*(2*i+1)/(2*(n+1)))*(b-a)/2;
16
        end
   end
```

4.7 Esercizio 7

Il seguente codice MatLab contiene la soluzione del problema dell'Es.7 :

```
% Soluzione Cap_4 Es_7.
 2
 3
   % Funzione di Runge
   f = @(x) 1 ./ (1 + 25.*x.^2);
 4
   a = -6;
 5
 6
   b = 6;
   n = 2:2:40;
 8
 9
   % valori nei quali mi interessa sapere il valore del polimonio interpolante
   x = linspace(-6,6);
10
11
12
   for i = 1:length(n)
13
        % Ascisse di Chebyshev
        xi = ceby(n(i),a,b);
14
15
16
        % Calcolo le fi nella funzione di Runge
17
        fi = f(xi);
18
19
        % Lagrange
20
        y = lagrange(xi, fi, x);
21
22
        % Plot
23
        plot(x, y);
24
        hold on
25
26
        norm(f(x) - y)
27
   end
28
    legend('2','4','6','8','10','12','14','16','18','20','22','24','26','28','30','32','34','
        36','38','40')
29
   hold off
```

La seguente figura mostra il polinomio p(x), interpolante le ascisse di Chebyshev, per la funzione di Runge f(x), al variare del grado N del polinomio con N=2,4,6,8...40:



La seguente tabella mostra, la stima dell'errore al variare di N (grado del polinomio interpolante) tramite la norma euclidea della differenza tra i valori della funzione di Runge e quelle del polinomio di Lagrange.

N	(f(x)-y
2	65.1749
4	51.8929
6	44.2988
8	39.3066
10	35.6975
12	32.9190
14	30.7265
16	28.8977
18	27.3972
20	26.0781
22	24.9797
24	23.9751
26	23.1381
28	22.3469
30	21.6900
32	21.0518
34	20.5221
36	20.0008
38	19.5675
40	19.1448

4.8 Esercizio 8

Il seguente codice Mat Lab contiene la soluzione del problema dell'Es.8, tramite la chiamata della funzione lebesque il cui codice è riportato subito dopo :

```
% Soluzione Cap_4 Es_8.
2
3
   % Funzione di Runge
   f = @(x) 1 ./ (1 + 25.*x.^2);
4
5
   a = -6;
6
   b = 6;
7
   n = 2:2:40;
8
9
   % valori nei quali mi interessa sapere il valore del polimonio interpolante
   x = linspace(-6,6);
11
12
   for i = 1:length(n)
13
     % Ascisse di Chebyshev
14
     xi = ceby(n(i),a,b);
     lebesgue(xi)
16
   end
```

```
function l = lebesgue(pts)
  rows_chebvand = length(pts);

V_pts = gallery('chebvand', rows_chebvand,pts);

M = max(5000,10*rows_chebvand);

pts_leb = linspace(-1,1,M); %PUNTI TEST.

V_leb = gallery('chebvand', rows_chebvand,pts_leb);

l = norm(V_pts\V_leb,1);
end
```

Nella seguente tabella è riportato come varia la costante di Lebesgue λ al variare del grado N del polinomio di Lagrange:

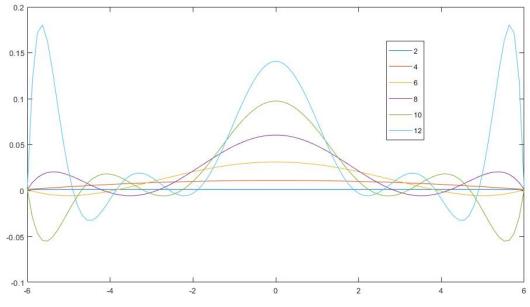
N	Λ	
2	1.1554	
4	1.4357	
6	1.7132	
8	1.9209	
10	2.0493	
12	2.1552	
14	2.2460	
16	2.3255	
18	2.3962	
20	2.4600	
22	2.5763	
24	3.3226	
26	18.8308	
28	20.9357	
30	4.5380	
32	64.2959	
34	13.8721	
36	7.6076	
38	180.8400	
40	19.5115	

4.9 Esercizio 9

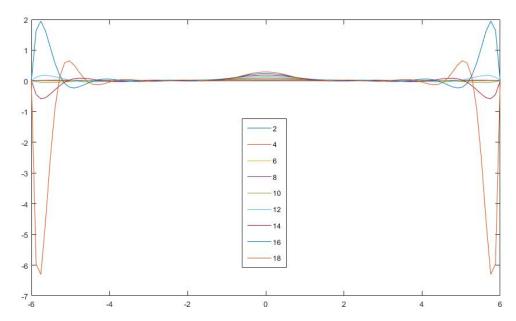
Il seguente codice MatLab contiene la soluzione del problema dell'Es.9 :

```
% Soluzione Cap_4 Es_9.
 2
 3
   % Funzione di Runge
   f = @(x) 1 ./ (1 + 25.*x.^2);
 4
   a = -6;
 5
 6
   b = 6;
   n = 2:2:40;
9
   % valori nei quali mi interessa sapere il valore del polimonio interpolante
   x = linspace(a,b);
10
11
12
   for i = 1:length(n)
13
      % n+1 ascisse equidistanti in [a,b]
      xi = linspace(a,b,n(i)+1);
14
15
16
      % Calcolo le fi nella funzione di Runge
17
      fi = f(xi);
18
19
      % Lagrange
      y = lagrange(xi, fi, x);
20
21
22
      % Plot
23
      plot(x,y)
24
      hold on
25
26
      norm(f(x) - y)
27
28
   legend('2','4','6','8','10','12','14','16','18','20','22','24','26','28','30','32','34','
        36','38','40')
29
   hold off
```

Le seguenti figura mostrano il polinomio di Lagrange, al variare del grado N del polinomio con N=2,4,6,8...40:



Polinomio di Lagrange con n° di ascisse [2,4,6,8,10,12]



Polinomio di Lagrange con n° di ascisse [2,4,6,8,10,12,14,16,18]



Polinomio di Lagrange con n° di ascisse [2,4,6,8,..,40]

4.10 Esercizio 10

Il problema relativo ad un moto rettilineo uniformemente accelerato, in forma polinomiale è :

$$x(t) = x_0 + v_0 t + a_0 t^2$$
 con $a_0 = \frac{1}{2}a$

il cui grado è n=2.

Il problema è ben posto, cioè ammette soluzione ed è unica, se e solo se almeno n+1 ascisse x_i delle coppie dei dati, sono tra loro distinte.

Nel nostro caso, abbiamo le seguenti coppie di dati $(tempo, spazio) = (x_i, y_i)$ per i = 0, ..., n:

$$(1, 2.9), (1, 3.1), (2, 6.9), (2, 7.1), (3, 12.9), (3, 13.1), (4, 20.9), (4, 21.1), (5, 30.9), (5, 31.1)$$

quindi $x_i = 5$ ascisse discinte che sono \geq di n + 1 = 2 + 1 = 3, di conseguenza il problema risulta ben posto.

A questo punto possiamo stimare, nel senso dei *minimi quadrati*, posizione, velocità iniziale, ed accelerazione, che equivale alla risoluzione del sistema lineare determinato:

$$V \underline{a} = \underline{y}$$

$$V = \begin{bmatrix} x_0^0 & x_0^1 & \cdots & x_0^m \\ x_1^0 & x_1^1 & \cdots & x_1^m \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_n^0 & x_n^1 & \cdots & x_n^m \end{bmatrix} \quad \underline{a} = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} \quad \underline{y} = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

in cui la matrice dei coefficienti $V \in \mathbb{R}^{n+1Xm+1}$ è una matrice di tipo Vandermonde (in realtà la trasposta di una matrice di tipo Vandermonde), il vettore $\underline{\mathbf{a}}$, è il vettore da determinare e definisce il polinomio di approssimazione ai $minimi\ quadrati$, ed infine il vettore y è il vettore dei $valori\ misurati$.

Quindi scambiando le incognite con i valori di Input abbiamo che:

$$V = \begin{bmatrix} 1^0 & 1^1 & 1^2 \\ 1^0 & 1^1 & 1^2 \\ 2^0 & 2^1 & 2^2 \\ 2^0 & 2^1 & 2^2 \\ 3^0 & 3^1 & 3^2 \\ 3^0 & 3^1 & 3^2 \\ 4^0 & 4^1 & 4^2 \\ 4^0 & 4^1 & 4^2 \\ 5^0 & 5^1 & 5^2 \\ 5^0 & 5^1 & 5^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 5 & 25 \\ 1 & 5 & 25 \end{bmatrix} \qquad \underline{\underline{a}} = \begin{bmatrix} x_0 \\ v_0 \\ a_0 \end{bmatrix} \qquad \underline{\underline{y}} = \begin{bmatrix} 2.9 \\ 3.1 \\ 6.9 \\ 7.1 \\ 12.9 \\ 13.1 \\ 20.9 \\ 21.1 \\ 30.9 \\ 31.1 \end{bmatrix}$$

ed il sistema lineare sovradeterminato da risolvere è :

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 5 & 25 \\ 1 & 5 & 25 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ v_0 \\ a_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.9 \\ 3.1 \\ 6.9 \\ 7.1 \\ 12.9 \\ 13.1 \\ 20.9 \\ 21.1 \\ 30.9 \\ 31.1 \end{bmatrix}$$

Tale sistema si risolve mediante fattorizzazione QR (possibile poichè tutte le ascisse sono distinti). Il seguente codice MatLab contiene la chiamata della funzione risolutore QR con Input la matrice V e il vettore dei termini noti b:

```
% Soluzione Cap_4 Es_10.
2
3
   A = [ones(10,3)];
4
   j = 2;
5
   for i = 3:2:length(A)-1
6
       A(i,2) = j;
7
       A(i+1,2) = j;
8
       A(i,3) = j^2;
9
       A(i+1,3) = j^2;
        j = j+1;
11
   end
12
   b = [2.9; 3.1; 6.9; 7.1; 12.9; 13.1; 20.9; 21.1; 30.9; 31.1];
13
14
   x = risolutoreQR(A,b);
15
   r = A*x-b;
16 n = norm(r)^2;
17
   format long e
18
   x, r, n
```

restituendo i seguenti risultati (vettore da determinare \underline{a} e il vettore $residuo \underline{r}$ e la rispettiva norma):

5 Capitolo 5

5.1 Esercizio 1

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione della formula composita dei trapezi su n+1 ascisse equidistanti nell'intervallo [a,b], relativamente alla funzione implementata da fun(x). La funzione deve essere del tipo : If = trapcomp(n, a, b, fun).

```
% If = trapComp(n, a, b, fun)
2
       Formula dei trapezi composita per l'approssimazione dell'integrale
3
       definito di una funzione.
4
5
   % Input:
6
       −n: numero di sottointervalli sui quali applicare la formula dei
           trapezi semplice.
8
       −a: estremo sinistro dell'intervallo di integrazione;
9
   %
       −b: estremo destro dell'intervallo di integrazione;
       -fun: la funzione di cui si vuol calcolare l'integrale;
   %
11
12
    % Output:
13
       -If: l'approssimazione dell'integrale definito della funzione.
14
15
    function [If] = trapComp(n, a, b, fun)
16
       x = linspace(a,b,n+1);
17
       f = feval(fun,x);
18
19
        If = ((b-a)/n) * (sum(f) - 0.5 (f(1) + f(end)))
20
   end
```

5.2 Esercizio 2

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione della formula composita di Simpson su 2n+1 ascisse equidistanti nell'intervallo [a,b], relativamente alla funzione implementata da fun(x). La funzione deve essere del tipo : If = simpcomp(n, a, b, fun).

```
% If = simpComp(n, a, b, fun)
 2
        Formula di Simpson composita per l'approssimazione dell'integrale
 3
        definito di una funzione.
   %
   %
 4
 5
   % Input:
 6
       -n: numero, pari, di sottointervalli sui quali applicare la formula di
 7
            Simpson semplice.
 8
       −a: estremo sinistro dell'intervallo di integrazione;
 9
       −b: estremo destro dell'intervallo di integrazione;
   %
       -fun: la funzione di cui si vuol calcolare l'integrale;
11
    %
12
    % Output:
       -If: l'approssimazione dell'integrale definito della funzione.
13
14
15
    function [If] = simpComp(n, a, b, fun)
16
        h = (b-a)/n;
        If = fun(a)-fun(b);
18
        for i=1:n/2
19
            If = If + 4*fun(a+(2*i-1)*h)+2*fun((a+2*i*h));
20
        end
21
        If = If*(h/3);
22
   end
```

5.3 Esercizio 3

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione della formula composita dei trapezi adattiva nell'intervallo [a,b], relativamente alla funzione implementata da fun(x), e con tolleranza tol. La funzione deve essere del tipo : If = trapad(a, b, fun, tol).

```
% If = trapAd(a, b, fun, tol)
 2
        Formula dei trapezi adattativa per l'approssimazione dell'integrale
 3
        definito di una funzione.
   %
 4
   %
 5
   % Input:
 6
       −a: estremo sinistro dell'intervallo di integrazione;
 7
       −b: estremo destro dell'intervallo di integrazione;
 8
       -fun: la funzione di cui si vuol calcolare l'integrale;
 9
       -tol: la tolleranza entro la quale si richiede debba rientrare la
   %
       soluzione approssimata.
11
    %
12
    % Output:
       -If: l'approssimazione dell'integrale definito della funzione;
13
14
    function [If] = trapAd(a, b, fun, tol)
16
        h = (b-a)/2;
            m = (a+b)/2;
18
        If1 = h*(feval(fun, a) + feval(fun, b));
19
        If = If1/2 + h*feval(fun, m);
20
        err = abs(If-If1)/3;
21
        if err>tol
22
            IfSx = trapAd(a, m, fun, tol/2);
23
            IfDx = trapAd(m, b, fun, tol/2);
24
            If = IfSx+IfDx;
25
        end
26
   end
```

5.4 Esercizio 4

Il seguente codice MatLab contiene l'implementazione della formula composita di Simpson adattiva nell'intervallo [a,b], relativamente alla funzione implementata da fun(x), e con tolleranza tol. La funzione deve essere del tipo : If = simpad(a, b, fun, tol).

```
% If = simpAd(a, b, fun, tol)
2
        Formula di Simpson adattativa per l'approssimazione dell'integrale
3
        definito di una funzione.
   %
 4
   %
5
   % Input:
6
       −a: estremo sinistro dell'intervallo di integrazione;
 7
       −b: estremo destro dell'intervallo di integrazione;
8
       -fun: la funzione di cui si vuol calcolare l'integrale;
9
       -tol: la tolleranza entro la quale si richiede debba rientrare la
   %
       soluzione approssimata.
11
    %
12
   % Output:
13
       -If: l'approssimazione dell'integrale definito della funzione;
14
    function [If] = simpAd(a, b, fun, tol)
16
        h = (b-a)/6;
            m = (a+b)/2;
18
        m1 = (a+m)/2;
19
        m2 = (m+b)/2;
20
        If1 = h*(feval(fun, a) + 4*feval(fun, m) + feval(fun, b));
21
        If = If1/2 + h*(2*feval(fun, m1) + 2*feval(fun, m2) - feval(fun, m));
22
        err = abs(If-If1)/15;
23
        if err>tol
24
            IfSx = simpAd(a, m, fun, tol/2);
25
            IfDx = simpAd(m, b, fun, tol/2);
26
            If = IfSx+IfDx;
27
        end
28
   end
```

5.5 Esercizio 5

Il seguente codice MatLab contiene la soluzione del problema dell'Es.5:

```
% Soluzione Cap_5_Es_5
2
3
   % -f: funzione;
   % —a: estremo sinistro dell'intervallo;
5
   % —b: estremo destro delli'intervallo;
6
   \mbox{\%} —tol: tolleranza.
   f = @(x)(exp(-x * 10^{(6)}));
9
   a = 0;
10
   b = 1;
11
   tol = 10^{(-9)};
12
13
   ta = trapAd(a,b,f,tol);
   sa = simpAd(a,b,f,tol);
14
```

restituendo i seguenti valori:

• Formula dei Trapezi Adattiva:

tol	I = ta	num.iterazioni
10^{-9}	1.000000011252939e - 06	

• Formula di Simpson Adattiva:

tol	I = sa	num.iterazioni
10^{-9}	1.000000016469981e - 06	

6 Capitolo 6