

# Elaborato Calcolo Numerico

Custodi Alessandro 7084103  
alessandro.custodi@edu.unifi.it

Matassini Cosimo 7083831  
cosimo.matassini@edu.unifi.it

Anno Accademico 2023/2024

## Esercizio 1

$$\begin{aligned}f(x-h) &= f(x) - hf'(x) + \frac{h^2}{2}f''(x) - \frac{h^3}{6}f'''(x) + \frac{h^4}{24}f^{(4)}(x) + O(h^5) \\f(x-2h) &= f(x) - 2hf'(x) + 2h^2f''(x) - \frac{4h^3}{3}f'''(x) + \frac{2h^4}{3}f^{(4)}(x) + O(h^5) \\f(x-3h) &= f(x) - 3hf'(x) + \frac{9h^2}{2}f''(x) - \frac{9h^3}{2}f'''(x) + \frac{27h^4}{8}f^{(4)}(x) + O(h^5) \\f(x-4h) &= f(x) - 4hf'(x) + 8h^2f''(x) - \frac{32h^3}{3}f'''(x) + \frac{32h^4}{3}f^{(4)}(x) + O(h^5)\end{aligned}$$

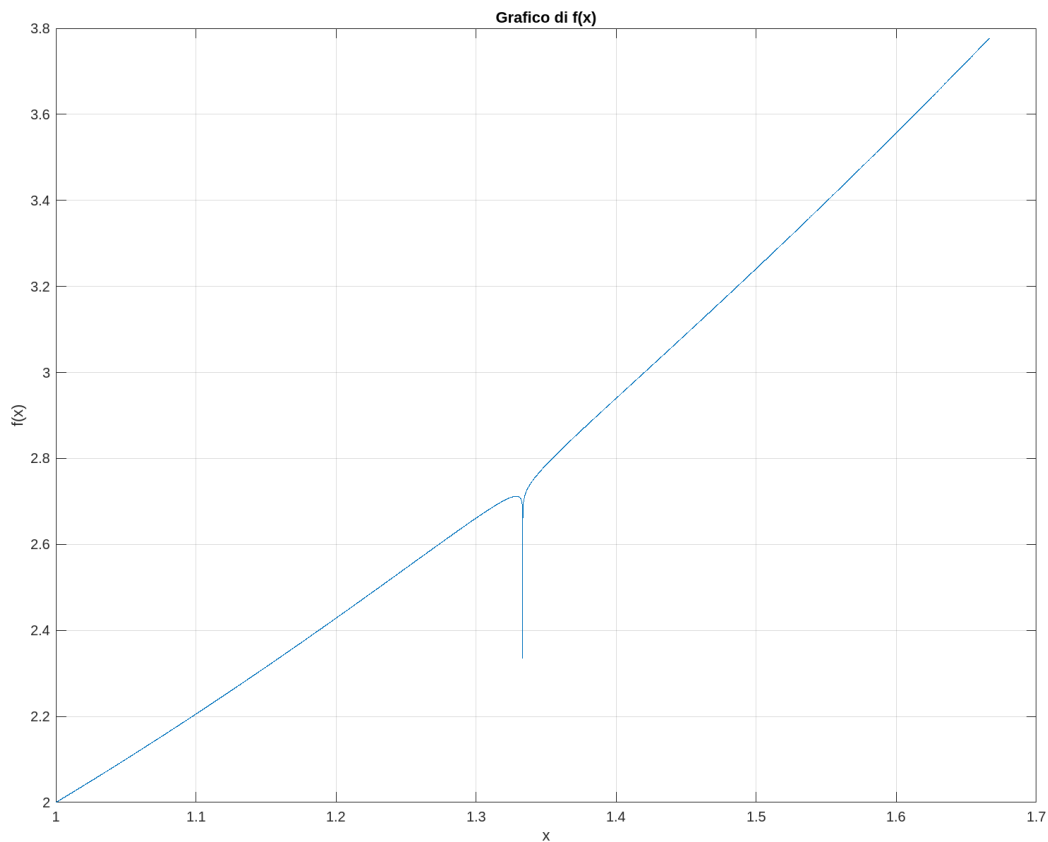
$$25f(x) - 48f(x-h) + 36f(x-2h) - 16f(x-3h) + 3f(x-4h) =$$

$$\begin{aligned}&25f(x) - 48f(x) + 48hf'(x) - 24h^2f''(x) + 8h^3f'''(x) - 2f^{(4)}(x) + \\&+ 36f(x) - 72hf'(x) + 72h^2f''(x) - 48h^3f'''(x) + 24 - 2f^{(4)}(x) - \\&- 16f(x) + 48hf'(x) - 72h^2f''(x) + 72h^3f'''(x) - 54 - 2f^{(4)}(x) + \\&+ 3f(x) - 12hf'(x) + 24h^2f''(x) - 32h^3f'''(x) + 32 - 2f^{(4)}(x) + O(h^5) = \\&12hf'(x) + O(h^5)\end{aligned}$$

$$\frac{12f'(x)h + O(h^5)}{12h} = f'(x) + O(h^4)$$

## Esercizio 2

```
1 x = linspace(1, 5/3, 100001);
2 f = @(x) 1 + x.^2 + log(abs(3*(1 - x) + 1))/80;
3 plot(x, f(x))
4 xlabel('x')
5 ylabel('f(x)')
6 title('Grafico di f(x)')
7 grid on
```



Considerando la funzione calcolata nell'intervallo  $[1, \frac{5}{3}]$ , utilizzando il comando `min(f(x))` vengono restituiti i valori  $x = 1$  e  $y = 2$ , che possiamo verificare graficamente (da non confondere però con il comportamento reale della funzione); se invece proviamo a calcolare la funzione in  $\frac{4}{3}$ , Matlab restituisce il valore 2.3272, molto più alto di quello calcolato precedentemente.

L'utilizzo di un'aritmetica finita non ci permette di ottenere ulteriori informazioni riguardo all'asintoto verticale in  $x = \frac{4}{3}$ .

## Esercizio 3

La cancellazione numerica è la manifestazione del malcondizionamento della somma algebrica quando, dati gli addendi  $x_1$  e  $x_2$ ,  $x_1 \approx -x_2$ . Infatti, il numero di condizionamento  $k$  risulta essere molto grande, in quanto il denominatore tende a zero:

$$k = \frac{|x_1| + |x_2|}{|x_1 + x_2|} \approx \frac{|x_1| + |x_1|}{|x_1 + x_2|} = \frac{2|x_1|}{|x_1 + x_2|} \gg 1$$

Se ad esempio consideriamo  $x_1 = 1.000$  e  $x_2 = -1.001$  (valori quasi opposti), la somma algebrica  $y = x_1 + x_2$  risulta essere  $-0.001 = -10^{-3}$ . Considerando invece come dati perturbati  $\tilde{x}_1 = 1.000$  e  $\tilde{x}_2 = -0.999$ , otteniamo  $\tilde{y} = \tilde{x}_1 + \tilde{x}_2 = 0.001 = 10^{-3}$ .

Il numero di condizionamento risulta essere  $k = \frac{1.000+1.001}{10^{-3}} = 2.001 * 10^3$ : l'errore sui dati viene amplificato molto.

$$\epsilon_1 = \frac{\tilde{x}_1 - x_1}{x_1} = \frac{0}{1} = 0$$

$$\epsilon_2 = \frac{\tilde{x}_2 - x_2}{x_2} \approx 2 * 10^{-3}$$

L'errore sui dati iniziali:  $\epsilon_x = \max\{|\epsilon_1|, |\epsilon_2|\} = 2 * 10^{-3}$

L'errore sul risultato:  $|\epsilon_y| = \left| \frac{\tilde{y} - y}{y} \right| = \left| \frac{10^{-3} - (-10^{-3})}{-10^{-3}} \right| = 2$

Ci sono 3 ordini di grandezza tra l'errore sui dati iniziali e l'errore sul risultato.

## Esercizio 4

```

1 function [x, iterazioni] = bisezione(f, a, b, tol,
2   itmax)
3 %
4 % [x, iterazioni] = bisezione(f, a, b, tol, itmax)
5 %
6 % calcola approssimazione della radice di
7 % f(x) con tolleranza tol
8 %
9 % Input:
10 %   f - funzione da cui calcolare la radice
    %   a, b - punti iniziali

```

```

11 %   tol - tolleranza richiesta
12 %   itmax - numero iterazioni max
13 %
14 % Output:
15 %   x - approssimazione della soluzione
16 %   iterazioni - numero delle iterazioni eseguite
17
18 if nargin < 3
19     error('numero di argomenti in ingresso errato');
20 elseif nargin == 3
21     tol = 1e-6;
22     itmax = ceil(log2(b - a) - log2(tol));
23 elseif nargin == 4
24     itmax = ceil(log2(b - a) - log2(tol));
25 end
26
27 if(b <= a)
28     error('intervallo iniziale errato');
29 end
30
31 if tol <= 0
32     error('tolleranza non valida');
33 end
34
35 iterazioni = 0;
36
37 fa = f(a);
38 fb = f(b);
39
40 if fa == 0
41     x = a;
42     return;
43 end
44 if fb == 0
45     x = b;
46     return;
47 end
48
49 if fa * fb > 0
50     error('intervallo non accettabile');
51 end
52
53 for iterazioni = 1:itmax
54     x = (a + b) / 2;
55     fx = f(x);
56     fxderivata = abs(fb - fa) / (b - a);

```

```

57
58     if abs(fx) / abs(fxderivata) <= tol
59         break;
60     elseif fa * fx > 0
61         a = x;
62         fa = fx;
63     else
64         b = x;
65         fb = fx;
66     end
67 end
68 return

```

## Esercizio 5

Newton:

```

1 function [x, iterazioni] = newton(f, df, x0, tol,
2     imax)
3 % [x, iterazioni] = newton(f, df, x0, tol, imax)
4 %
5 %
6 % Input:
7 % f - funzione da cui ricavare la radice
8 % df - derivata della funzione f
9 % x0 - punto di partenza
10 % tol - tolleranza richiesta
11 % imax - numero di iterazioni max
12 %
13 % Output:
14 % x - approssimazione della radice
15 % iterazioni - numero delle iterazioni eseguite
16
17 if nargin < 3
18     error('numero di argomenti insufficiente');
19 elseif nargin == 3
20     tol = 10e-16;
21     imax = 1000;
22 elseif nargin == 4
23     imax = 1000;
24 end
25
26 x = x0;
27

```

```

28 for iterazioni = 1:imax
29     fx = f(x);
30     fxderivata = df(x);
31     if fxderivata == 0
32         break;
33     end
34     x = x - fx/fxderivata;
35     if abs(x - x0) <= tol * (1 + abs(x0))
36         return;
37     else
38         x0 = x;
39     end
40 end
41
42 warning('soluzione non trovata nelle iterazioni
43         massime disponibili');
44 return

```

Secanti:

```

1 function [x, iterazioni] = secanti(f, x0, x1, tol,
2     itmax)
3 %
4 % [x, iterazioni] = secanti(f, x0, x1, tol, itmax)
5 % Calcola una approssimazione della radice di f(x)
6 % con tolleranza tol
7 %
8 % Input:
9 %     f - funzione da cui ricavare la radice;
10 %     x0, x1 - punti iniziali;
11 %     tol - accuratezza richiesta
12 %     itmax - numero massimo di iterazioni
13 %
14 % Output:
15 %     x - approssimazione della soluzione
16 %     iterazioni - numero delle iterazioni eseguite
17
18 if nargin < 3
19     error('numero di argomenti in ingresso errato')
20 elseif nargin == 3
21     tol = 10e-16;
22     itmax = 1000;
23 elseif nargin == 4
24     itmax = 1000;
25 end
26

```

```

27 if tol <= 0
28     error('tolleranza errata')
29 end
30 if itmax <= 0
31     error('numero di iterazioni massimo errato')
32 end
33
34 f0 = f(x0);
35 f1 = f(x1);
36 for iterazioni = 1:itmax
37     if f1 == f0
38         error('impossibile eseguire il metodo');
39     end
40     x = (f1 * x0 - f0 * x1) / (f1 - f0);
41     if abs(x - x1) <= tol
42         break
43     elseif iterazioni < itmax
44         x0 = x1;
45         f0 = f1;
46         x1 = x;
47         f1 = f(x1);
48     end
49 end
50 if abs(x - x1) > tol
51     error('soluzione non trovata nelle iterazioni
52         massime disponibili');
53 end
54 return

```

## Esercizio 6

```

1 f = @(x) exp(x) - cos(x);
2 df = @(x) exp(x) + sin(x);
3
4 xstar = zeros(3, 0);
5 iterazioni = zeros(3, 0);
6
7 metodo = ["Bisezione"; "Newton"; "Secanti"];
8
9 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1,
10     1, 10.^(-3), 1000);
11 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1,
12     10.^(-3), 1000);

```

```

11 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
12     10.^(-3), 1000);
13 tolleranza3 = table(metodo, xstar, iterazioni);
14
15 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1,
16     1, 10.^(-6), 1000);
17 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1,
18     10.^(-6), 1000);
19 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
20     10.^(-6), 1000);
21 tolleranza6 = table(metodo, xstar, iterazioni);
22
23 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1,
24     1, 10.^(-9), 1000);
25 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1,
26     10.^(-9), 1000);
27 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
28     10.^(-9), 1000);
29 tolleranza9 = table(metodo, xstar, iterazioni);
30
31 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1,
32     1, 10.^(-12), 1000);
33 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1,
34     10.^(-12), 1000);
35 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
36     10.^(-12), 1000);
37 tolleranza12 = table(metodo, xstar, iterazioni);

```

Table 1: Tolleranza  $10^{-3}$

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	0.00097656	9
Newton	2.8423e-09	5
Secanti	1.1522e-06	6



Table 2: Tolleranza  $10^{-6}$ 

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	9.5367e-07	19
Newton	3.5748e-17	6
Secanti	2.0949e-16	8

Table 3: Tolleranza  $10^{-9}$ 

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	9.3132e-10	29
Newton	3.5748e-17	7
Secanti	2.0949e-16	8

Table 4: Tolleranza  $10^{-12}$ 

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	9.0949e-13	39
Newton	3.5748e-17	7
Secanti	-1.2557e-17	9

Utilizzando il comando `table()` di Matlab, abbiamo tabulato i risultati ottenuti con i metodi di bisezione, Newton e secanti per le diverse tolleranze. La colonna `xstar` rappresenta il valore approssimato della radice, mentre la colonna `iterazioni` rappresenta il numero di iterazioni necessarie per ottenere il risultato. Da qui possiamo vedere che il miglior metodo, in tutti e 4 i casi, è Newton e il peggiore è il metodo di bisezione. Anche secanti è molto efficiente, arrivando a convergenza in poche iterazioni e con una tolleranza molto minore rispetto a quella indicata di partenza, in tutti i 4 casi.

## Esercizio 7

```
1 f = @(x) exp(x) - cos(x) + sin(x) - x*(x + 2);
2 df = @(x) exp(x) + sin(x) + cos(x) - 2*x - 2;
3
4 metodo = ["Bisezione"; "Newton"; "Newton modificato"; "Secanti"];
5
6 xstar = zeros(4, 0);
7 iterazioni = zeros(4, 0);
8
9 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1, 1, 10.^(-3), 1000);
10 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1, 10.^(-3), 1000);
11 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = newtonMod(f, 5, df, 1, 10.^(-3), 1000);
12 [xstar(4, 1), iterazioni(4, 1)] = secanti(f, 1, 0.9, 10.^(-3), 1000);
13
14 tolleranza3 = table(metodo, xstar, iterazioni);
15
16 xstar = zeros(4, 0);
17 iterazioni = zeros(4, 0);
18
19 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1, 1, 10.^(-6), 1000);
20 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1, 10.^(-6), 1000);
21 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = newtonMod(f, 5, df, 1, 10.^(-6), 1000);
22 [xstar(4, 1), iterazioni(4, 1)] = secanti(f, 1, 0.9, 10.^(-6), 1000);
23
24 tolleranza6 = table(metodo, xstar, iterazioni);
25
26 xstar = zeros(4, 0);
27 iterazioni = zeros(4, 0);
28
29 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1, 1, 10.^(-9), 1000);
30 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1, 10.^(-9), 1000);
31 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = newtonMod(f, 5, df, 1, 10.^(-9), 1000);
```

```

32 [xstar(4, 1), iterazioni(4, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
    10.^(-9), 1000);
33
34 tolleranza9 = table(metodo, xstar, iterazioni);
35
36 xstar = zeros(4, 0);
37 iterazioni = zeros(4, 0);
38
39 [xstar(1, 1), iterazioni(1, 1)] = bisezione(f, -0.1,
    1, 10.^(-12), 1000);
40 [xstar(2, 1), iterazioni(2, 1)] = newton(f, df, 1,
    10.^(-12), 1000);
41 [xstar(3, 1), iterazioni(3, 1)] = newtonMod(f, 5, df
    , 1, 10.^(-12), 1000);
42 [xstar(4, 1), iterazioni(4, 1)] = secanti(f, 1, 0.9,
    10.^(-12), 1000);
43
44 tolleranza12 = table(metodo, xstar, iterazioni)

```

Table 5: Tolleranza  $10^{-3}$

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	0.0375	3
Newton	0.0039218	25
Newton modificato	-	-
Secanti	0.005576	33

Table 6: Tolleranza  $10^{-6}$

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	0.003125	5
Newton	-	-
Newton modificato	-	-
Secanti	-0.0010403	61

Table 7: Tolleranza  $10^{-9}$ 

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	0.0011163	31
Newton	-	-
Newton modificato	-	-
Secanti	-0.001075	89

Table 8: Tolleranza  $10^{-12}$ 

Metodo	xstar	iterazioni
Bisezione	0.0011163	32
Newton	-	-
Newton modificato	-	-
Secanti	-0.0010751	123

Il metodo di Newton modificato è stato implementato aggiungendo ai parametri della funzione il valore  $m$ , molteplicità della radice, e aggiornati in maniera opportuna i controlli di consistenza sul numero di argomenti. In questo caso la molteplicità della radice è 5.

Stavolta il metodo di bisezione risulta essere il migliore in termini di iterazioni. Il metodo di Newton converge solo con tolleranza di  $10^{-3}$ , mentre il metodo di Newton modificato non converge in nessuno dei 4 casi. Entrambi i metodi, quando non convergono, restituiscono il messaggio di errore "derivata uguale a zero". Il metodo delle secanti converge sempre, ma è il peggiore in termini di iterazioni.

## Esercizio 8

```

1 function x = mialu(A,b)
2 %
3 % x = mialu(A,b)

```

```

4 %
5 % Metodo di fattorizzazione LU con pivoting parziale
6 %
7 % Input:
8 %   A: matrice n x n
9 %   b: vettore dei termini noti
10 %
11 % Output:
12 %   x: soluzione del sistema  $Ax = b$ 
13 %
14
15 [m, n] = size(A);
16 if m ~= n
17     error('La matrice non e quadrata!');
18 end
19 [m, o] = size(b);
20 if m ~= n || o ~= 1
21     error('Dimensione del vettore e della matrice non
22         compatibili')
23 end
24 P = (1:n)';
25
26 for i = 1:n-1
27     [mi, ki] = max(abs(A(i:n, i)));
28     if mi == 0
29         error('Matrice singolare');
30     end
31     ki = ki+i-1;
32     if ki > i
33         A([i ki], :) = A([ki i], :);
34         P([i ki]) = P([ki i]);
35     end
36     A(i+1:n, i) = A(i+1:n, i) / A(i,i);
37     A(i+1:n, i+1:n) = A(i+1:n, i+1:n) - A(i+1:n, i) *
38         A(i, i+1:n);
39 end
40
41 x = b(P);
42 for i = 2:n
43     x(i:n) = x(i:n) - A(i:n, i-1) * x(i-1);
44 end
45 for i = n:-1:1
46     x(i) = x(i) / A(i,i);
47     x(1:i-1) = x(1:i-1) - A(1:i-1,i) * x(i);
48 end
49 return

```

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ , con un qualsiasi vettore  $b$ , si ottiene il messaggio di errore **La matrice non e quadrata!**

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix}$ , con un qualsiasi vettore  $b$ , si ottiene il messaggio di errore **Matrice singolare**

Inserendo il vettore  $b = [1; 2; 3; 4]$  (con una matrice quadrata non singolare) si ottiene il messaggio di errore **Dimensione del vettore e della matrice non compatibili**

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 10 \end{bmatrix}$ , che è quadrata e non singolare, e il vettore  $b = [1; 2; 3]$ , si ottiene il vettore soluzione  $x = [-0.3333; 0.6667; 0]$

## Esercizio 9

```

1 function x = mialdl(A,b)
2 %
3 % x = mialdl(A,b)
4 %
5 % Risolve Ax = b con fattorizzazione LDLt
6 %
7 % Input:
8 %   A: matrice n x n
9 %   b: vettore dei termini noti
10 %
11 % Output:
12 %   x: soluzione del sistema Ax = b
13
14 [m, n] = size(A);
15 if m ~= n
16     error('La matrice non e quadrata!');
17 end
18 [m, o] = size(b);
19 if m ~= n || o ~= 1
20     error('Dimensione del vettore e della matrice non
21           compatibili')
22 end
23
24 if A(1,1) <= 0
25     error('Matrice non sdp');
26 end
27 A(2:n, 1) = A(2:n, 1) / A(1,1);
28 for j = 2:n
29     v = (A(j, 1:j-1).') .* diag(A(1:j-1, 1:j-1));

```

```

30 A(j, j) = A(j, j) - A(j, 1:j-1) * v;
31 if A(j, j) <= 0
32     error('Matrice non sdp');
33 end
34 A(j+1:n, j) = (A(j+1:n, j) - A(j+1:n, 1:j-1) * v)
    / A(j, j);
35 end
36
37 d = diag(A);
38 if ~all(d > 0)
39     error('Matrice non sdp');
40 end
41 x = b(:);
42 for i = 2:n
43     x(i:n) = x(i:n) - A(i:n, i-1) * x(i-1);
44 end
45 x = x./d;
46 for i = n:-1:2
47     x(1:i-1) = x(1:i-1) - A(i, 1:i-1)' * x(i);
48 end
49 return

```

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ , con un qualsiasi vettore  $b$ , si ottiene il messaggio di errore **La matrice non e quadrata!**

Inserendo il vettore  $b = [1; 2; 3; 4]$  (con una matrice di dimensione  $n \times n$ , con  $n$  diverso da 4) si ottiene il messaggio di errore **Dimensione del vettore e della matrice non compatibili**

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & -10 \end{bmatrix}$ , con un qualsiasi vettore colonna di lunghezza 4, si ottiene il messaggio di errore **Matrice non sdp**

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 4 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{bmatrix}$  e il vettore  $b = [1; 2; 3]$ , si ottiene il vettore soluzione  $x = [-0.3158, 1.1579, 1.1053]$

## Esercizio 10

```

1 function [x, nr] = miaqr(A, b)
2 %
3 % [x, nr] = miaqr(A,b)
4 %
5 % Esegue la fattorizzazione QR di A
6 % restituendo la soluzione ai minimi quadrati del
    sistema
7 % e la norma del corrispondente vettore residuo

```

```

8 %
9 % Input:
10 %   A: matrice m x n
11 %   b: vettore dei termini noti
12 %
13 % Output:
14 %   x: soluzione del sistema Ax = b
15 %   nr: norma vettore residuo
16
17 [m, n] = size(A);
18 [k, o] = size(b);
19 if m ~= k || o ~= 1
20     error('Dimensione del vettore e della matrice non
21           compatibili')
22 end
23 for i = 1:n
24     alfa = norm(A(i:m, i));
25     if alfa == 0
26         error('Matrice non a rango massimo');
27     end
28     if A(i,i) >= 0
29         alfa = -alfa;
30     end
31     v1 = A(i,i) - alfa;
32     A(i,i) = alfa;
33     A(i+1:m, i) = A(i+1:m, i) / v1;
34     beta = -v1 / alfa;
35     A(i:m, i+1:n) = A(i:m, i+1:n) - (beta * [1; A(i+1:
36         m, i)]) * ([1 A(i+1:m, i)]' * A(i:m, i+1:n));
37     b(i:m) = b(i:m) - (beta * [1 A(i+1:m, i)]' * b(i:m
38         )) * [1; A(i+1:m, i)];
39 end
40 x = b(:);
41 for i = n:-1:1
42     x(i) = x(i) / A(i,i);
43     x(1:i-1) = x(1:i-1) - A(1:i-1, i) * x(i);
44 end
45 nr = norm(x(n+1:m));
46 x = x(1:n);
47 return

```

Inserendo la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$  e il vettore  $b = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$ , si ottiene il messaggio di errore Dimensione del vettore e della matrice non compatibili



Inserendo la matrice  $A = [1 \ 2 \ 3 \ 4; 4 \ 5 \ 6 \ 7; 7 \ 8 \ 9 \ 10]$ ; e il vettore  $b = [1; 2; 3]$ , si ottiene il messaggio di errore **Matrice non a rango massimo**

$A = [1 \ 2; 3 \ 4; 5 \ 6]$ ;  $b = [3; 4; 5]$

Inserendo la matrice  $A = [1 \ 2; 3 \ 4; 5 \ 6]$  e il vettore  $b = [3; 4; 5]$ , si ottiene il vettore soluzione  $x = [-2.0000; 2.5000]$  e la norma del corrispondente vettore residuo  $nr = 3.5527e-15$

## Esercizio 11

Matrice	Numero di condizionamento
$A_1$	1
$A_2$	11.356
$A_3$	191.06
$A_4$	2167.9
$A_5$	22819
$A_6$	2.3418e+05
$A_7$	2.3771e+06
$A_8$	2.3995e+07
$A_9$	2.4147e+08
$A_{10}$	2.4254e+09
$A_{11}$	2.4332e+10
$A_{12}$	2.4391e+11
$A_{13}$	2.4437e+12
$A_{14}$	2.4473e+13
$A_{15}$	2.4501e+14

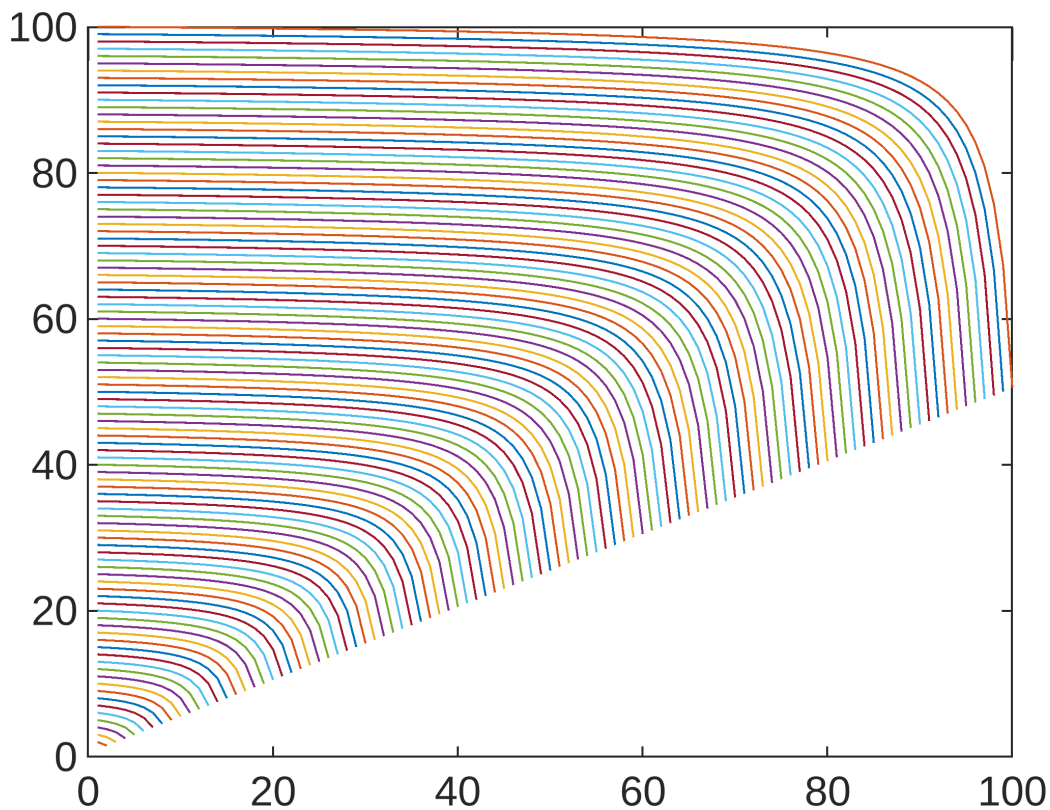
Come possiamo vedere dalla tabella, il numero di condizionamento delle matrici (utilizzando la funzione `cond` con una matrice in ingresso) cresce molto rapidamente, ma nonostante questo, tutti i valori delle soluzioni dei vari vettori  $x_i$   $i = 1, \dots, n$  calcolati utilizzando la funzione `mialu`, non si discostano molto da 1. Non possiamo comunque escludere il fatto che, aumentando la dimensione della matrice e del vettore dei coefficienti, il vettore soluzione possa contenere valori che si discostano da 1 in maniera più sostanziale di quelli che abbiamo visto.

## Esercizio 12

Con il seguente codice Matlab sono state calcolate tutte le 100 matrici  $A_n$  e graficato (in un unico grafico) gli elementi del fattore D rispetto all'indice diagonale

```
1 for n = 1:100
2     An = ones(n) .* -1 + diag(ones(1, n) * n + 1);
3     factorizedA = mialdlt(An);
4     plot ((1:n), diag(factorizedA));
5     hold on
6 end
7 hold off
```

La funzione `mialdlt` è una porzione della funzione `mialdl` definita in precedenza, che restituisce solamente la matrice inserita come argomento fattorizzata LDLt.



### Esercizio 13

```

1 omega = [0.5; 0.5; 0.75; 0.25; 0.25];
2 B = diag(sqrt(omega));
3 A = [7 2 1; 8 7 8; 7 0 7; 4 3 3; 7 0 10]
4 b = [1; 2; 3; 4; 5]
5 [x, nr] = miaqr(B*A, B*b);

```

Dal codice matlab sopra riportato, otteniamo  $x = [0.1531; -0.1660; 0.3185]$   
e  $nr = 1.5940$

### Esercizio 14

Il nome del file (e quindi della funzione) è stato rinominato in `newtonSis.m` per evitare di avere due file con lo stesso nome.

```

1 function [x, nit] = newtonSis(fun, x0, tol, maxit)

```

```

2 %
3 % [x, nit] = newtonSis(fun, x0, tol, maxit)
4 %
5 % Metodo di newton per la risoluzione di sistemi di
   equazioni non lineari
6 %
7 % Input:
8 %   fun: [f, jacobian] = fun(x) se il sistema da
   risolvere e f(x)=0
9 %   f: gradiente di una funzione f(x) di cui
   vogliamo approssimare una radice
10 %   jacobian: matrice Hessiana di f(x);
11 %   x0: vettore valori iniziali
12 %   tol: tolleranza
13 %   maxit: numero massimo di iterazioni
14 %
15 % Output:
16 %   x: soluzione del sistema
17 %   nit: numero di iterazioni eseguite
18
19 if nargin < 2
20     error('Numero di argomenti insufficiente');
21 elseif nargin == 2
22     tol = 1e-6;
23     maxit = 1000;
24 elseif nargin == 3
25     maxit = 1000;
26 elseif maxit <= 0 || tol <= 0
27     error('Dati in ingresso errati');
28 end
29
30 x0 = x0(:);
31 nit = maxit;
32 for i = 1:maxit
33     [f, jacobian] = fun(x0);
34     delta = mialum(jacobian, -f);
35     x = x0 + delta;
36     if norm(delta ./ (1 + abs(x0)), inf) <= tol
37         nit = i;
38         break
39     end
40     x0 = x;
41 end
42 return
43
44 function x = mialum(A, b)

```

```

45 % x = mialum(A, b);
46 %
47 % Risolve il sistema lineare  $Ax = b$  con
    fattorizzazione LU senza pivoting parziale.
48 %
49 %   Input:
50 %   A - matrice dei coefficienti
51 %   b - vettore dei termini noti
52 %
53 %   Output:
54 %   x - vettore soluzione
55
56 [m, n] = size(A);
57 if m ~= n
58     error('La matrice non e quadrata!');
59 end
60 [m, o] = size(b);
61 if m ~= n || o ~= 1
62     error('Dimensione del vettore e della matrice non
        compatibili')
63 end
64
65 for i = 1:n-1
66     if A(i, i) == 0
67         error('Matrice singolare');
68     end
69     for j = i+1:n
70         A(j, i) = A(j, i) / A(i, i);
71         A(j, i+1:n) = A(j, i+1:n) - A(j, i) * A(i, i+1:n);
72     end
73 end
74
75 x = b(:);
76 for i = 2:n
77     x(i:n) = x(i:n) - A(i:n, i-1) * x(i-1);
78 end
79
80 for i = n:-1:1
81     x(i) = x(i) / A(i, i);
82     x(1:i-1) = x(1:i-1) - A(1:i-1, i) * x(i);
83 end
84 return

```

## Esercizio 15

```
1 function [f, jacobian] = fun(x)
2 %
3 % [f, jacobian] = fun(x);
4 %
5 % Calcola il gradiente e la matrice Hessiana di f(x)
6 %
7 % Input:
8 %   x - vettore delle ascisse
9 %
10 % Output:
11 %   f - gradiente della funzione f(x)
12 %   jacobian - matrice Hessiana di f(x)
13
14 x = x(:);
15 n = length(x);
16 Q = 4 * eye(n) + diag(ones(n-1, 1), 1) + diag(ones(n-1, 1), -1);
17 e = ones(n, 1);
18 alfa = 2;
19 beta = -1.1;
20 grad = @(x) Q * x - alfa * e .* sin(alfa * x) - beta * e .* exp(-x);
21 Jac = @(x) Q - alfa^2 * diag(e .* cos(alfa * x)) + beta * diag(e .* exp(-x));
22 f = grad(x);
23 jacobian = Jac(x);
24 return
```

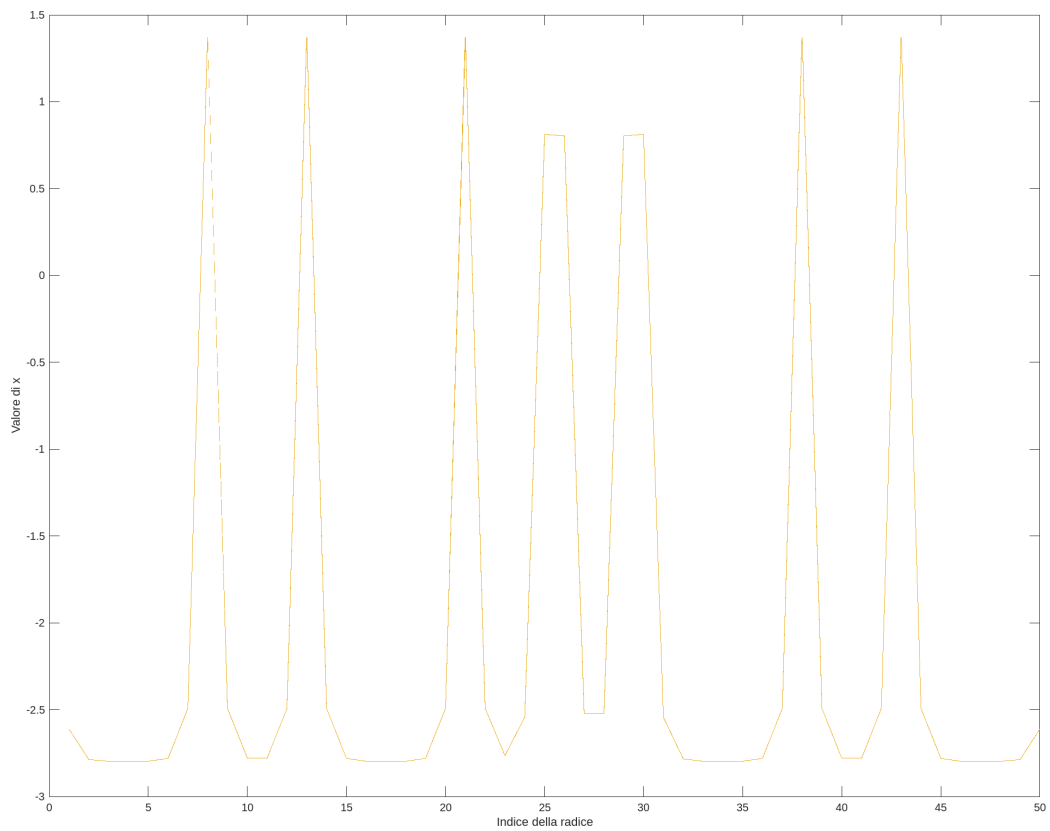
Utilizzando la funzione qui sopra, possiamo risolvere il sistema nonlineare e graficare i risultati ottenuti, con anche il numero di iterazioni necessarie per ottenere le soluzioni.

```
1 format long;
2 x0 = zeros(50, 1);
3 x = zeros(50, 3);
4 iterazioni = zeros(3, 1);
5
6 [x(:, 1), iterazioni(1)] = newtonSis(@fun, x0, 10.^(-3));
7 [x(:, 2), iterazioni(2)] = newtonSis(@fun, x0, 10.^(-8));
8 [x(:, 3), iterazioni(3)] = newtonSis(@fun, x0, 10.^(-13));
9
```

```

10 plot(1:50, x(:, 1));
11 hold on
12 plot(1:50, x(:, 2));
13 hold on
14 plot(1:50, x(:, 3));
15 hold off
16 xlabel('Indice della radice');
17 ylabel('Valore di x');

```



Tolleranza	Iterazioni
$10^{-3}$	699
$10^{-8}$	701
$10^{-13}$	702

## Esercizio 16

```
1 function YQ = lagrange(X, Y, XQ)
2 %
3 % YQ = lagrange(X, Y, XQ)
4 %
5 % Calcola il polinomio interpolante in forma di
6 %   Lagrange definito dalle
7 %   coppie (Xi, Yi) nei punti del vettore XQ
8 %
9 % Input:
10 %   (X,Y): dati del problema
11 %   XQ: vettore in cui calcolare il polinomio
12 %
13 % Output:
14 %   YQ: polinomio interpolante in forma di Lagrange
15
16 n = length(X);
17 if length(Y) ~= n || n <= 0
18     error('Dati inconsistenti');
19 end
20 if length(unique(X)) ~= n
21     error('Ascisse non distinte');
22 end
23 YQ = zeros(size(XQ));
24 for i=1:n
25     YQ = YQ + Y(i) * lin(XQ, X, i);
26 end
27 return
```

```
1 function L = lin(x, xi, i)
2 %
3 % L = lin(x, xi, i)
4 %
5 % Calcola il polinomio di base di Lagrange in
6 %   funzione degli argomenti
7 %   passati
8 %
9 % Input:
10 %   x: vettore in cui calcolare il polinomio
11 %   xi: vettore ascisse
12 %
13 % Output:
14 %   L: polinomio di base di Lagrange
15
16 L = ones(size(x));
```



```

16 n = length(xi) - 1;
17 xii = xi(i);
18 xi = xi([1:i-1, i+1:n+1]);
19 for k=1:n
20     L = L.*(x - xi(k))/(xii - xi(k));
21 end
22 return

```

## Esercizio 17

Per lo stesso motivo dell'esercizio 14, il nome del file è stato rinominato in newton0.m per evitare di avere file con lo stesso nome.

```

1 function YQ = newton0(X, Y, XQ)
2 %
3 % YQ = newton0(X, Y, XQ)
4 %
5 % Calcola il polinomio interpolante in forma di
6 % Newton definito dalle
7 % coppie (Xi, Yi) nei punti del vettore XQ
8 %
9 % Input:
10 % (X,Y): dati del problema
11 % XQ: matrice in cui calcolare il polinomio
12 %
13 % Output:
14 % YQ: Polinomio interpolante in forma di Newton
15 if length(X) ~= length(Y) || length(X) <= 0
16     error('Dati errati');
17 end
18
19 if length(unique(X)) ~= length(X)
20     error('Ascisse non distinte');
21 end
22 df = difdiv(X, Y);
23 n = length(df) - 1;
24 YQ = df(n+1) * ones(size(XQ));
25 for i = n:-1:1
26     YQ = YQ.*(XQ - X(i)) + df(i);
27 end
28 return

```

```

1 function df = difdiv(x, f)

```

```

2 %
3 % df = difdiv(x, f)
4 %
5 % Calcola le differenze divise sulle coppie (xi, fi)
6 %
7 % Input:
8 %   x: vettore delle ascisse
9 %   f: vettore delle ordinate
10 % Output:
11 %   df: vettore delle differenze divise
12 %
13 n = length(x);
14 if length(f) ~= n
15     error('Dati errati');
16 end
17 n = n-1;
18 df = f;
19 for j=1:n
20     for i = n+1:-1:j+1
21         df(i) = (df(i) - df(i-1))/(x(i) - x(i-j));
22     end
23 end
24 return

```

## Esercizio 18

```

1 function yy = hermite(xi, fi, fli, xx)
2 %
3 % yy = hermite(xi, fi, fli, xx)
4 %
5 % Calcola il polinomio interpolante di Hermite
6 %   definito dalle
7 %   coppie (xi, yi) nei punti del vettore xx
8 %
9 % Input:
10 %   (xi, fi, fli): dati del problema
11 %   xx: vettore in cui calcolare il polinomio
12 %
13 % Output:
14 %   yy: polinomio interpolante di Hermite
15 if length(fi) ~= length(xi) || length(xi) <= 0 ||
16     length(xi) ~= length(fli)
17     error('Dati inconsistenti');

```

```

17 end
18
19 if length(unique(xi)) ~= length(xi)
20     error('Le ascisse non sono distinte');
21 end
22
23 fi = repelem(fi, 2);
24 for i = 1:length(fli)
25     fi(i*2) = fli(i);
26 end
27 df = difdivHermite(xi, fi);
28 n = length(df)-1;
29 yy = df(n+1) * ones(size(xx));
30 for i = n:-1:1
31     yy = yy.*(xx - xi(round(i/2))) + df(i);
32 end
33 return

```

```

1 function df = difdivHermite(X, Y)
2 %
3 % df = difdivHermite(X, Y)
4 %
5 % Calcola le differenze divise di Hermite sulle
   coppie (xi, fi)
6 %
7 % Input:
8 %   X: vettore delle ascisse
9 %   Y: vettore delle ordinate e delle derivate della
   forma [f(0) f'(0) f(1)...]
10 %
11 % Output:
12 %   df: vettore delle differenze divise di Hermite
13 %
14 n = length(X)-1;
15 df = Y;
16 for i = (2*n+1):-2:3
17     df(i) = (df(i)-df(i-2))/(X((i+1)/2)-X((i-1)/2));
18 end
19 for j = 2:2*n+1
20     for i = (2*n+2):-1:j+1
21         df(i) = (df(i)-df(i-1))/(X(round(i/2))-X(round((
           i-j)/2)));
22     end
23 end
24 return

```

## Esercizio 19

```
1 function dP = hornerDerivata(ascisse, coefficienti,
2   xi)
3 % dP = hornerDerivata(ascisse, coefficienti, xi)
4 %
5 % Calcola la derivata di un polinomio in forma di
6 %   Newton in un punto specifico
7 % Input:
8 %   ascisse - Vettore di ascisse [x0, x1, ..., xn]
9 %   coefficienti - Vettore dei coefficienti [a0, a1,
10 %   ..., an]
11 %   xi - Ascissa su cui valutare la derivata
12 % Output:
13 %   dP - Valore della derivata del polinomio in xi
14 if nargin < 3
15     error("Numero di parametri insufficienti");
16 end
17 n = length(coefficienti);
18 if n ~= length(ascisse)
19     error("Dimensione degli input errata");
20 end
21 P = coefficienti(n);
22 dP = 0;
23 for k = n-1:-1:1
24     dP = dP .* (xi - ascisse(k)) + P;
25     P = P .* (xi - ascisse(k)) + coefficienti(k);
26 end
27 return
```

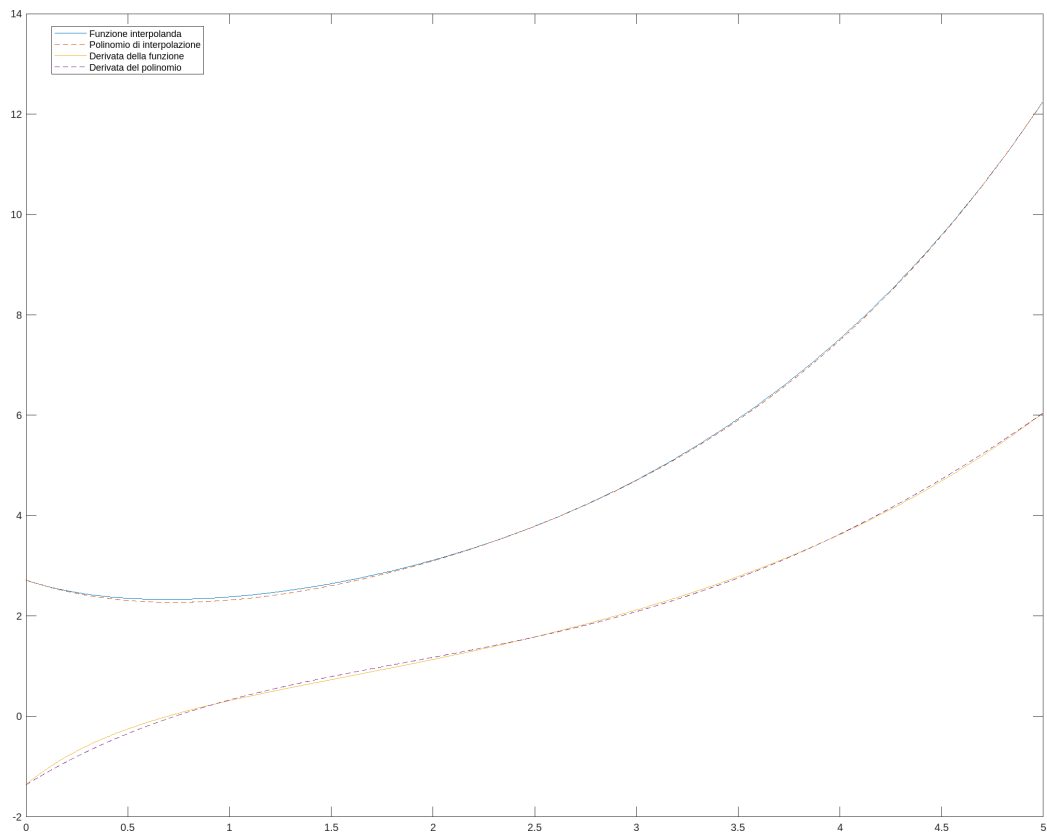
## Esercizio 20

```
1 f = @(x) (exp(x/2 + exp(-x)));
2 df = @(x) (0.5*exp(exp(-x) - x/2).*(-2 + exp(x)));
3
4 x = linspace(0, 5, 1000);
5 xi = [0 2.5 5];
6 fi = f(xi);
7 f1i = df(xi);
8
9 plot(x, f(x), "DisplayName", "Funzione interpolanda
   ");
```

```

10 hold on
11
12 plot(x, hermite(xi, fi, fli, x), "--", "DisplayName",
13      "Polinomio di interpolazione");
14 hold on
15 plot(x, df(x), "DisplayName", "Derivata della
16      funzione");
17 hold on
18 xiRaddoppiato = repelem(xi, 2);
19 fi = repelem(fi, 2);
20 for i = 1:length(fli)
21     fi(i*2) = fli(i);
22 end
23 dd = difdivHermite(xi, fi);
24
25 plot(x, hornerDerivata(xiRaddoppiato, dd, x), "--", "
26      DisplayName", "Derivata del polinomio");
27 hold off
28 legend("Location", "Best");

```



## Esercizio 21

```

1 function x = chebyshev(n, a, b)
2 %
3 % x = chebyshev(n, a, b)
4 %
5 % calcola le n+1 ascisse di Chebyshev sull'
   intervallo [a, b]
6 %
7 % Input:
8 %   n: numero di ascisse che vogliamo calcolare
9 %   a, b: intervallo in cui vengono calcolate le
   ascisse di Chebyshev
10 %
11 % Output:
12 %   x: ascisse di Chebyshev calcolate sull'
   intervallo [a, b]

```

```

13
14 if a >= b || n <= 0
15     error('Dati errati');
16 end
17
18 x = (a+b)/2 + ((b-a)/2) * cos((2*[n:-1:0] + 1)/((2*(
19     n+1))))*pi);
    return

```

## Esercizio 22

```

1 function ll = lebesgue(a,b, nn, type)
2 %
3 % ll = lebesgue(a, b, nn, type)
4 %
5 % restituisce le approssimazioni della costante di
6 % sull'intervallo [a, b] per i polinomi di grado
7 % specificato da nn
8 % Input:
9 %   a, b: intervallo
10 %   nn: vettore contenente i gradi dei polinomi per
11 %   l'approssimazione
12 %   type: ascisse equidistanti (= 0), chebyshev (=
13 %   1)
14 % Output:
15 %   ll: approssimazioni della costante di Lebesgue
16 max=10001;
17 x=linspace(a, b, max);
18 ll = nn;
19 for i=1:length(nn)
20     if type == 0
21         xi = linspace(a, b, nn(i));
22     elseif type == 1
23         xi = chebyshev(nn(i), a, b);
24     end
25     leb = zeros(1, max);
26     for j=1:nn(i)
27         leb = leb + abs(lin(x, xi, j));
28     end
29     ll(i) = norm(leb);

```

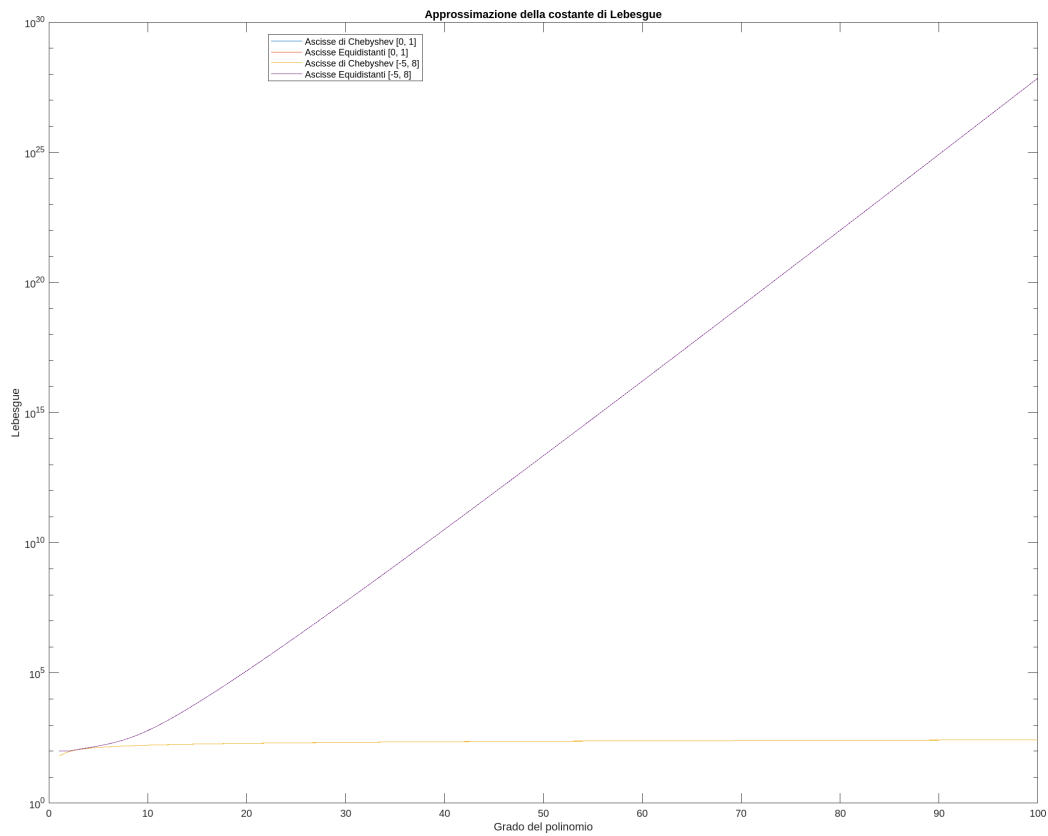
```

30 end
31 return

1 nn = (1:100);
2
3 semilogy(nn, lebesgue(0, 1, nn, 1), "DisplayName", "
  Ascisse di Chebyshev [0, 1]");
4 hold on
5
6 semilogy(nn, lebesgue(0, 1, nn, 0), "DisplayName", "
  Ascisse Equidistanti [0, 1]");
7 hold on
8
9 semilogy(nn, lebesgue(-5, 8, nn, 1), "DisplayName",
  "Ascisse di Chebyshev [-5, 8]");
10 hold on
11
12 semilogy(nn, lebesgue(-5, 8, nn, 0), "DisplayName",
  "Ascisse Equidistanti [-5, 8]");
13 hold off
14
15 title("Approssimazione della costante di Lebesgue");
16 xlabel("Grado del polinomio");
17 ylabel("Lebesgue");
18 legend("Location", "Best");

```





Dal grafico in figura possiamo osservare la crescita ottimale della costante di Lebesgue (logaritmica) utilizzando le ascisse di Chebyshev. Le ascisse equidistanti, al contrario, fanno crescere la costante in maniera esponenziale. Inoltre si può osservare che l'intervallo  $[a, b]$  non influisce sulla costante, infatti le linee per i due intervalli si sovrappongono perfettamente.

## Esercizio 23

```

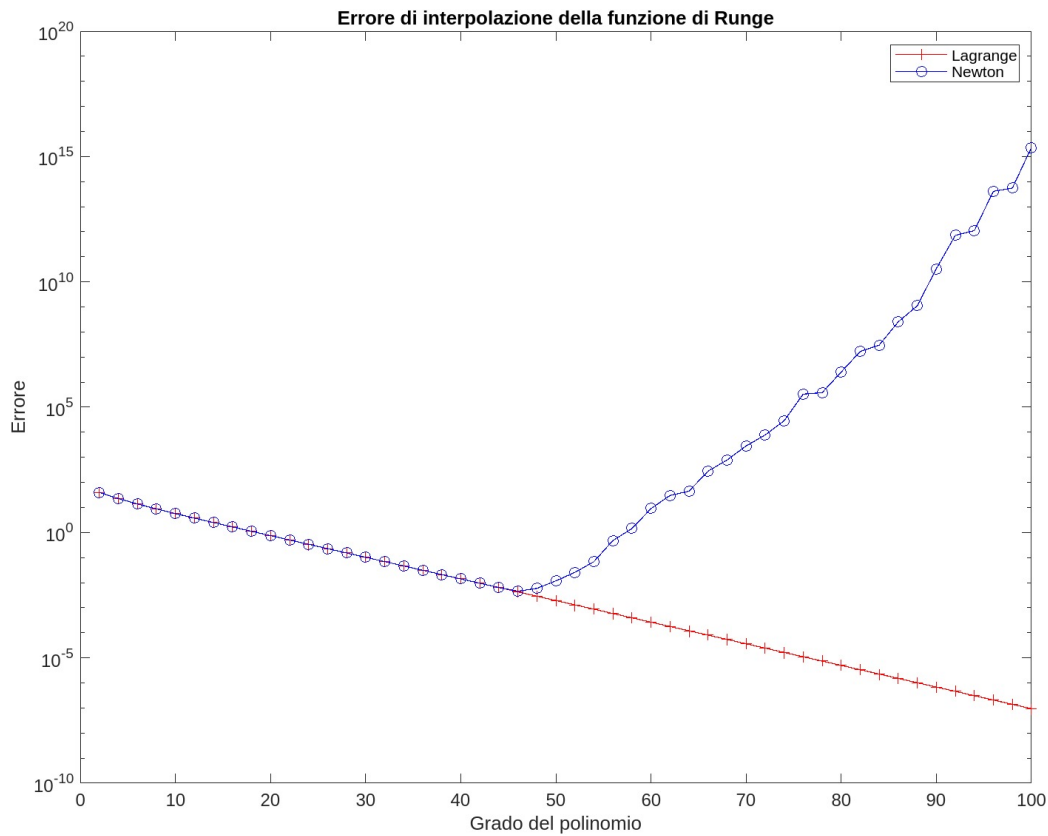
1 f = @(x) (1./(1+x.^2));
2
3 x = linspace(-5, 5, 10001);
4 y = f(x);
5
6 normLagr = (1:50);
7 normNewt = (1:50);
8

```

```

9  for n=1:50
10     xCheb = chebyshev(2*n, -5, 5);
11     yCheb = f(xCheb);
12
13     yLag = lagrange(xCheb, yCheb, x);
14     yNewt = newton0(xCheb, yCheb, x);
15
16     normLagr(n) = norm(y-yLag);
17     normNewt(n) = norm(y-yNewt);
18 end
19
20 semilogy((2:2:100), normLagr, 'r-+', 'DisplayName', '
    Lagrange');
21 hold on
22 semilogy((2:2:100), normNewt, 'b-o', 'DisplayName', '
    Newton');
23 hold off
24 title("Errore di interpolazione della funzione di
    Runge con ascisse di Chebyscev");
25 xlabel("Grado del polinomio");
26 ylabel("Errore di Interpolazione");
27 legend

```



Per quanto riguarda l'interpolazione di Lagrange abbiamo un errore che diminuisce man mano che il grado del polinomio aumenta. Le ascisse di Chebyshev riducono significativamente il fenomeno di Runge. Il metodo di Newton, invece, inizialmente sembra avere lo stesso comportamento di Lagrange, ma da un certo punto in poi, ha un errore che aumenta con il grado del polinomio. L'interpolazione di Lagrange, sembrerebbe quindi più efficiente e accurata per gradi di polinomio elevati quando si utilizzano le ascisse di Chebyshev.

## Esercizio 24

```

1 function YQ = spline0(X, Y, XQ)
2 %
3 % YQ = spline0(X, Y, XQ)
4 %

```

```

5 % La function calcola la spline cubica naturale
  interpolante e
6 % restituisce il valore assunto dalla spline sulle
  ascisse XQ
7 %
8 % Input:
9 %   X: vettore delle ascisse di interpolazione
10 %   Y: vettore dei valori della funzione assunti
    sulle ascisse interpolanti
11 %   XQ: vettore delle ascisse dove si calcola il
    valore della spline
12 %
13 % Output:
14 %   YQ: vettore delle ordinate calcolate sulle
    ascisse
15 %
16 n = length(X);
17 if length(Y) ~= n
18     error('Dati errati');
19 end
20 n = n-1;
21 h(1:n) = X(2:n+1) - X(1:n);
22 b = h(2:n-1)./(h(2:n-1) + h(3:n));
23 c = h(2:n-1)./(h(1:n-2) + h(2:n-1));
24 a(1:n-1) = 2;
25 df = difdivSpline(X, Y, 3);
26 m = tridia(a, b, c, 6*df);
27 m = [0, m, 0];
28 YQ = zeros(size(XQ));
29 j = 1;
30 for i=2:n+1
31     ri = Y(i-1) - (h(i-1)^2)/6 * (m(i-1));
32     qi = (Y(i) - Y(i-1))/h(i-1) - h(i-1)/6*(m(i) - m(i-1));
33     while j <= length(XQ) && XQ(j) <= X(i)
34         YQ(j) = ((XQ(j) - X(i-1))^3 * m(i) + (X(i) - XQ(j))^3 * m(i-1))/(6*h(i-1)) + qi*(XQ(j) - X(i-1)) + ri;
35         j = j+1;
36     end
37 end
38 return

```

```

1 function x = tridia(a, b, c, x)
2 %
3 % x = tridia(a, b, c, x)

```

```

4 %
5 % risolve il sistema tridiagonale
6 %  $b(i)*x(i-1) + a(i)*x(i) + c(i)*x(i+1) = d(i)$ ,  $i =$ 
   1...n
7 % con  $x(0)=x(n+1)=0$ 
8
9 n = length(a);
10 for i = 1:n-1
11     b(i) = b(i)/a(i);
12     a(i+1) = a(i+1) - b(i)*c(i);
13     x(i+1) = x(i+1) - b(i)*x(i);
14 end
15 x(n) = x(n)/a(n);
16 for i = n-1:-1:1
17     x(i) = (x(i) - c(i)*x(i+1))/a(i);
18 end
19 return

```

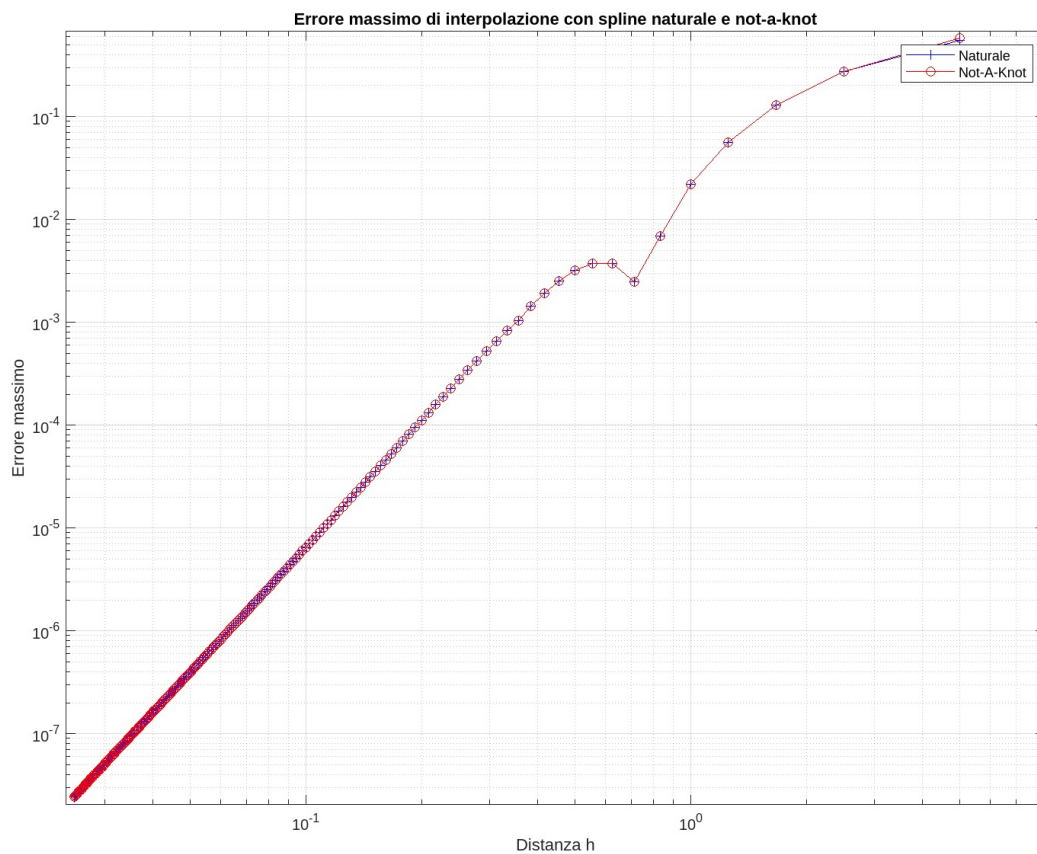
```

1 function df = difdivSpline(X, Y, it)
2 %
3 % df = difdivSpline(X, Y, it)
4 %
5 % Calcola le differenze divise sulle coppie (xi, fi)
6 % fermandosi alla it-esima iterazione
7 %
8 % Input:
9 %   x: vettore delle ascisse
10 %   f: vettore delle ordinate
11 %   it: numero di iterazioni
12 % Output:
13 %   df: vettore delle differenze divise
14
15 n = length(X);
16 if length(Y) ~= n
17     error('Dati errati');
18 end
19 n = n-1;
20 df = Y;
21 for j=1:it-1
22     for i = n+1:-1:j+1
23         df(i) = (df(i) - df(i-1))/(X(i) - X(i-j));
24     end
25 end
26 df = df(1, it:n+1);
27 return

```

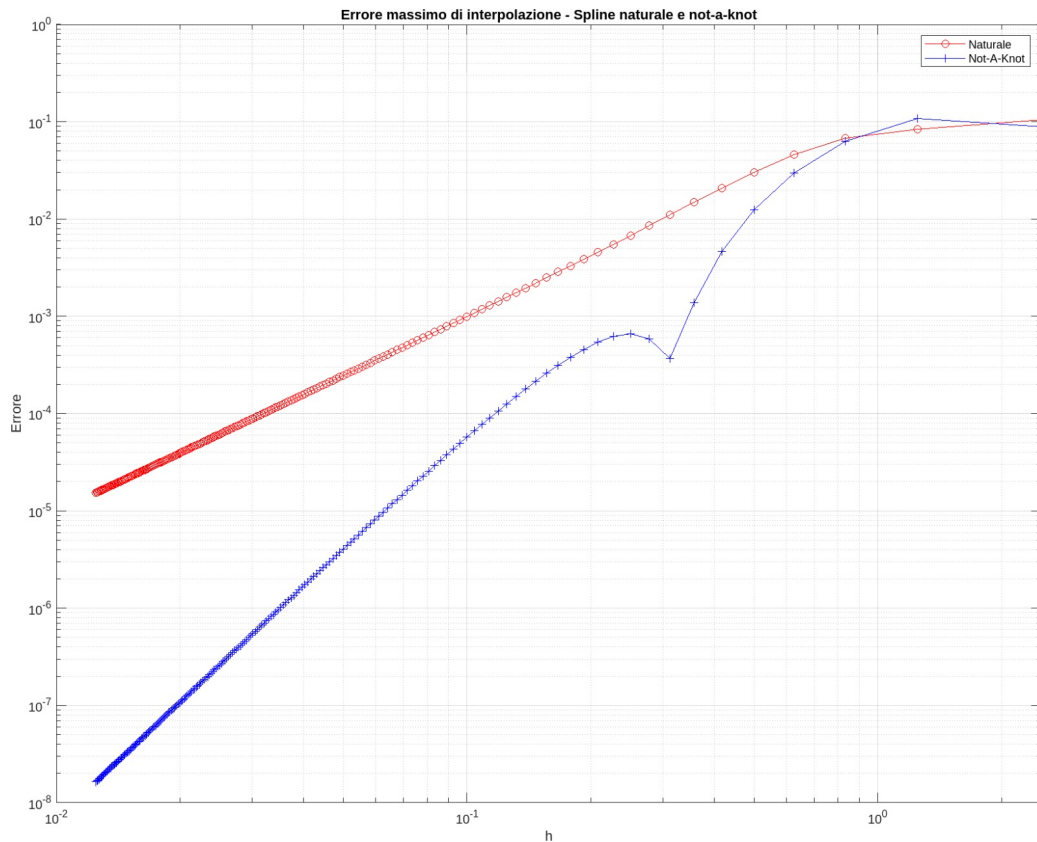
## Esercizio 25

```
1 f = @(x) 1 ./ (1 + x .^ 2);
2 a = -10;
3 b = 10;
4 x = linspace(a, b, 10001);
5 fx = f(x);
6 err_nat = zeros(1, 200);
7 err_nak = zeros(1, 200);
8 h = zeros(1, 200);
9
10 index = 1;
11 for n = 4:4:800
12     xi = linspace(a, b, n+1);
13     fi = f(xi);
14
15     sn_i = spline0(xi, fi, x);
16
17     snak_i = spline(xi, fi, x);
18
19     err_nat(index) = max(abs(fx - sn_i));
20     err_nak(index) = max(abs(fx - snak_i));
21
22     h(index) = 20 / n;
23     index = index + 1;
24 end
25
26 figure;
27 loglog(h, err_nat, 'b-+', h, err_nak, 'r-o');
28 xlabel('Distanza h');
29 ylabel('Errore massimo');
30 title('Errore massimo di interpolazione con spline
        naturale e not-a-knot');
31 legend('Naturale', 'Not-A-Knot');
32 grid on;
```



Con il diminuire di  $h$ , l'errore di approssimazione delle due spline sembra tendere a diventare sempre più simile, fino ad essere praticamente indistinguibile.

## Esercizio 26



Il codice dell'esercizio 26 è equivalente a quello dell'esercizio 26, con la sola differenza che l'intervallo di interpolazione è stato modificato in  $[0, 10]$  e la distanza  $h = \frac{10}{n}$ .

Stavolta, si può notare che la spline Not-a-Knot comporta una decrescita più rapida dell'errore all'aumentare del numero dei sottointervalli, mentre la spline naturale commette un errore maggiore rispetto a quella Not-a-Knot (e rispetto all'esercizio precedente).

## Esercizio 27

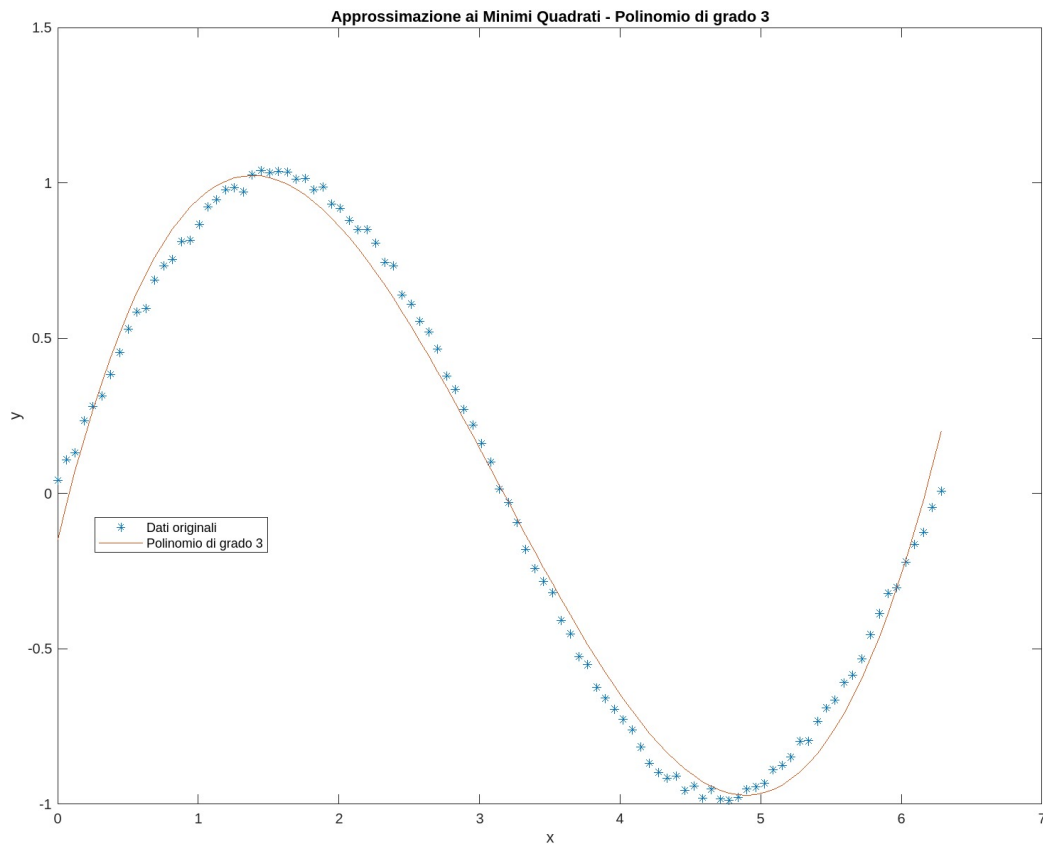
```
1 rng(0)
2 xi = linspace(0, 2*pi, 101);
```



```

3 yi = sin(xi) + rand(size(xi)).05;
4
5 n = length(xi);
6
7 coefficientsMatrix = zeros(n, 4);
8 for i = 1:n
9     coefficientsMatrix(i, :) = [xi(i)^3, xi(i)^2, xi(i)
10                                ], 1];
11 end
12 a = coefficientsMatrix \ yi';
13 yi_pol = polyval(a, xi);
14
15 figure;
16 plot (xi, yi, "*", "DisplayName", "Dati originali");
17 hold on;
18 plot (xi , yi_pol , "-" , "DisplayName" , "Polinomio
    di grado 3");
19 legend ("Location" , "Best");
20 xlabel ("x");
21 ylabel ("y");
22 title ("Approssimazione ai Minimi Quadrati -
    Polinomio di grado 3");

```



## Esercizio 28

```

1 function w = newtonCotesPesi(n)
2 %
3 % w = newtonCotesPesi(n)
4 %
5 % Function che restituisce i pesi della quadratura
6 % della formula di Newton-Cotes di grado n
7 %
8 % Input:
9 %   n: grado della formula
10 %
11 % Output:
12 %   w: pesi della quadratura
13
14 if n < 1 || n > 9 || n == 8
15     error("Input errato");

```

```

16 end
17 w = zeros(1, n+1);
18 for i=0:n
19     d = i - [0:i-1 i+1:n];
20     den = prod(d);
21     a = poly([0:i-1 i+1:n]);
22     a = [a./((n+1):-1:1) 0];
23     num = polyval(a, n);
24     w(i+1) = num / den;
25 end
26 return

```

Grado	Pesi
1	$\frac{1}{2}, \frac{1}{2}$
2	$\frac{1}{3}, \frac{4}{3}, \frac{1}{3}$
3	$\frac{3}{8}, \frac{9}{8}, \frac{9}{8}, \frac{3}{8}$
4	$\frac{14}{45}, \frac{64}{45}, \frac{8}{15}, \frac{64}{45}, \frac{14}{45}$
5	$\frac{95}{288}, \frac{125}{96}, \frac{125}{144}, \frac{125}{96}, \frac{95}{288}$
6	$\frac{41}{140}, \frac{54}{35}, \frac{27}{140}, \frac{68}{35}, \frac{27}{140}, \frac{54}{35}, \frac{41}{140}$
7	$\frac{108}{355}, \frac{810}{559}, \frac{343}{640}, \frac{649}{536}, \frac{649}{536}, \frac{343}{640}, \frac{810}{559}, \frac{108}{355}$
9	$\frac{130}{453}, \frac{419}{265}, \frac{23}{212}, \frac{307}{158}, \frac{213}{367}, \frac{213}{367}, \frac{307}{158}, \frac{23}{212}, \frac{419}{265}, \frac{130}{453}$

## Esercizio 29

```

1 function [If , err] = composita (fun, a, b, k, n)
2 %
3 % [If , err] = composita (fun, a, b, k, n)
4 %
5 % Input:
6 %     fun: funzione integranda
7 %     a,b: estremi sinistro e destro dell'intervallo
8 %         di integrazione
9 %     k: grado della formula di quadratura composta
10 %        di Newton-Cotes

```

```

9 % n: numero di sottointervalli in cui suddividere
   l'intervallo di integrazione
10 % Output:
11 % If: approssimazione dell'integrale ottenuta
12 % err: stima dell'errore di quadratura
13
14 if a > b
15     error("Estremi intervallo non validi");
16 end
17 if k < 1
18     error("Grado k errato");
19 end
20 if(mod(n, k) ~= 0 || mod(n/2, 2) ~= 0)
21     error("n deve essere un multiplo pari di k!");
22 end
23
24 tol = 1e-3;
25 mu = 1 + mod(k,2);
26 c = calcolaCoefficientiGrado(k);
27 x = linspace(a, b, n +1);
28 fx = feval(fun, x);
29 h = (b - a) / n;
30 If1 = h * sum(fx(1: k+1) .* c(1: k+1));
31 err = tol + eps;
32 while tol < err
33     n = n * 2;
34     x = linspace(a ,b , n +1);
35     fx(1:2:n+1) = fx(1:1:n/2+1);
36     fx(2:2:n) = fun(x(2:2:n));
37     h = (b - a)/ n;
38     If = 0;
39     for i = 1:k+1
40         If = If + h * sum(fx(i : k : n)) * c(i);
41     end
42     If = If + h * fx(n+1) * c(k+1);
43     err = abs(If - If1)/(2^(k + mu)-1);
44     If1 = If;
45 end
46 return
47
48 function coef=calcolaCoefficientiGrado(n)
49 if(n<=0)
50     error('Valore del grado della formula di Newton-
        Cotes non valido')
51 end
52 coef=zeros(n+1,1);

```

```

53 if (mod(n,2) == 0)
54     for i=0:n/2-1
55         coef(i+1)=calcolaCoefficienti(i,n);
56     end
57     coef(n/2+1)=n-sum(coef)*2;
58     coef((n/2)+1:n+1)=coef((n/2)+1:-1:1);
59 else
60     for i=0:round(n/2,0)-2
61         coef(i+1)=calcolaCoefficienti(i,n);
62     end
63     coef(round(n/2,0))=(n-sum(coef)*2)/2;
64     coef(round(n/2,0)+1:n+1)=coef(round(n/2,0):-1:1);
65 end
66 return
67
68 function cin=calcolaCoefficienti(i,n)
69 d=i-[0:i-1 i+1:n];
70 den=prod(d);
71 a=poly([0:i-1 i+1:n]);
72 a=[a./((n+1):-1:1) 0];
73 num=polyval(a,n);
74 cin=num/den;
75 return

```

## Esercizio 30

$f = @(x)(\exp(3*x))$

$\text{intF} = @(x)(\exp(3*x)/3)$

Il valore dell'integrale calcolato con il comando  $\text{intF}(1)-\text{intF}(0)$  restituisce 6.36184564106256.

k	Approssimazione Integrale	Errore Stimato	Errore Vero
1	6.36391641954463	0.000887245471037801	0.00207077848206971
2	6.36184618011221	1.1533902044241e-06	5.39049648473622e-07
3	6.36184685336076	5.84856195072436e-07	1.21229820138069e-06
6	6.36184564106414	3.12444383576431e-12	1.57918123022682e-12