# Elaborato di Calcolo Numerico

Finoia Luca 6132811 Calabrese Filippo 5826217  $\label{eq:July 19, 2019} \text{July 19, 2019}$ 

# CONTENTS

1	$\mathbf{E}\mathbf{R}$	RORI ED ARITMETICA FINITA	3
	1.1	Esercizio 1	3
	1.2	Esercizio 2	5
	1.3	Esercizio 3	6
	1.4	Esercizio 4	8
<b>2</b>	$\mathbf{R}\mathbf{A}$	DICI DI UN EQUAZIONE	10
	2.1	Esercizio 5	10
	2.2	Esercizio 6	15
	2.3	Esercizio 7	16
3	SIS	TEMI LINEARI E NON LINEARI	20
	3.1	Esercizio 8	20
	3.2	Esercizio 9	22
	3.3		23
	3.4		26
	3.5	Esercizio 12	27
	3.6	Esercizio 13	28
4	$\mathbf{AP}$	PROSSIMAZIONE DI FUNZIONI	32
	4.1	Esercizio 14	32
	4.2	Esercizio 15	34
	4.3		36
	4.4	Esercizio 18	38
5	FO	RMULE DI QUADRATURA	39
	5.1	•	39
	5.2	Esercizio 23	42

6	$\mathbf{C}\mathbf{A}$	LCOLODE	$\mathbf{L}$	$\mathbf{G}$	O	$\mathbf{O}$	G.	L]	Ŧ	$\mathbf{P}$	A	$\mathbf{G}$	$\mathbf{E}$	$\mathbf{R}$	A	N	K							45
	6.1	Esercizio 24																						45
	6.2	Esercizio 25																						47
	6.3	Esercizio 26																						49
	6.4	Esercizio 27																						50

# CHAPTER 1

# ERRORI ED ARITMETICA FINITA

## 1.1 Esercizio 1

**Descrizione:** Verificare che, per h sufficientemente piccolo,  $\frac{3}{2}f(x) - 2f(x - h) + \frac{1}{2}f(x - 2h) = hf'(x) + O(h^3)$ .

Soluzione:

considerando il Polinomio di Taylor centrato in  $x_0$  al secondo ordine:

$$f(x_0 - h) = f(x_0) - f^1(x_0)h + \frac{1}{2}f^2(x_0)h^2 + O(h^3)$$
(1.1)

si effettua una sostituzione con  $f(x_0 - h)$  nella funzione e si ottiene:

$$\frac{2}{3}f(x) - 2\left[f(x) - f^{1}(x)h + \frac{1}{2}f^{2}(x)h^{2} + O(h^{3})\right] + 
+ \frac{1}{2}\left[f(x) - f^{1}(x)2h + \frac{1}{2}f^{2}(x)4h^{2} + O(h^{3})\right] = 
= hf^{1}(x) + O(h^{3})$$
(1.2)

da cui otteniamo:

$$\frac{3}{2}f(x) - 2f(x) + 2f^{1}(x)h - 
- f^{2}(x)h^{2} + \frac{1}{2}f(x) - 
- f^{1}(x)h + f^{2}(x)h^{2} + O(h^{3}) = 
= hf^{1}(x) + O(h^{3})$$
(1.3)

quindi per h sufficientemente piccoli si ottiene:

$$hf'(x) + O(h^3) = hf'(x) + O(h^3)$$
 (1.4)

## 1.2 Esercizio 2

**Descrizione:** Quanti sono i numeri di macchina normalizzati della doppia precisione IEEE? Argomentare la risposta.

Solutione:

L'insieme dei numeri di macchina  $\mathcal{M}$  é un insieme finito di elementi, tramite i quali é possibile rappresentare un insieme denso  $\mathcal{I}$  e che rappresenta un sottoinsieme dei numeri reali  $\mathcal{I} \subset \mathbb{R}$ .

$$\mathcal{I} = [-real_{max}, -real_{min}] \cup \{0\} \cup [real_{min}, real_{max}]$$
(1.5)

con  $real_{max}$  e  $real_{min}$  che indicano rispettivamente il piú grande ed il piú piccolo in valore assoluto tra i numeri macchina diversi da 0.

Per trovare i numeri di macchina normalizzati che possono essere ottenuti della doppia precisione IEEE possiamo considerare la seguente formula

$$b^s \cdot b^m \cdot (b^e - b^s) \tag{1.6}$$

dove indichiamo con b la base utilizzata, s i bit riservati per il segno, m i bit riservati per la mantissa ed e i bit riservati per l'esponente.

Considerando che lo standard ANSI/IEEE~754-1985 utilizza una base binaria, per la rappresentazione dei numeri reali in singola e doppia precisione, abbiamo b = 2 indipendentemente dalla precisione utilizzata. Inoltre, per il formato a doppia precisone abbiamo 1 bit per il segno (s=1), 52 bit per la mantissa (m=52) e 11 bit per l'esponente (e=11),

andando a sostituire i valori appena ricavati nella formula (1.6) otteniamo i numeri di macchina normalizzati che possono essere ottenuti della doppia precisione IEEE, quindi:

$$= 2^{1} \cdot 2^{52} \cdot (2^{11} - 2^{1}) =$$

$$= 2^{1+52} \cdot (2^{11} - 2^{1}) =$$

$$= 2^{1+52+11} - 2^{1+52+1} =$$

$$= 2^{64} - 2^{54} = 18,428,729,675,200,069,632$$
(1.7)

#### 1.3 Esercizio 3

Descrizione: Eseguire il seguente script Matlab e spiegare i risultati ottenuti:

```
format long e n=75; u=1e-300; for i=1:n, u=u^*2; end, for i=1:n, u=u/2; end, u=1e-300; for i=1:n, u=u/2; end, for i=1:n, u=u^*2; end, u=1e-300; for u=1:n, u=1e-300; for u=1:n, u=1e-300; for u=1:n, u=1e-300; end, for u=1:n, u=1e-300; end, u=1e-300; for u=1:n, u=1:n, u=1e-300; for u=1:n, u=1:n, u=1e-300; for u=1:n, u=1:n,
```

#### Svolgimento:

in questo script Matlab viene moltiplicato per 2 un valore u=1e-300 per 75 volte, successivamente questo valore u viene diviso per 2 per 75 volte e infine si visualizza il valore in u, poi, viene riportato u al valore di partenza, cioé u=1e-300, e viene prima diviso per 2 per 75 volte, poi moltiplicato per 2 per 75 volte e infine si visualizza il valore in u.

La causa per cui nel secondo caso otteniamo un valore diverso da quello iniziale é da attribuire ad un errore di round-off, per la precisione un errore di underflow, causato nel primo ciclo in cui viene u viene diviso per 2 per 75 volte, dove, durante una delle iterzioni viene a verificarsi che,  $0 < |u| < r_{min}$ . La

mantissa viene dunque denormalizzata e successivamente viene divisa per 2 diverse volte, portando alla generazione dell'errore.

# 1.4 Esercizio 4

**Descrizione:** Eseguire le seguenti istruzioni Matlab e spiegare i risultati ottenuti:

```
\begin{array}{l} format\ long\ e \\ a = 1.1111111111111111 \\ b = 1.11111111111111 \\ a + b \\ a - b \end{array}
```

Solutione:

```
>> format long e
a = 1.111111111111111;
b = 1.11111111111111;
a + b
a - b
ans =

2.222222222222221e+00

ans =

8.881784197001252e-16
```

In questo script matlab vengono sommati due numeri a e b e poi viene fatta la differenza tra i due numeri a e b.

Nel caso della somma tra i due numeri il risultato ottenuto in Matlab corrisponde con il risultato ottenuto in matematica esatta in quanto una somma di numeri concorde é sempre ben condizionata poiché abbiamo

$$|\varepsilon_y| \le \frac{|a| + |b|}{|a+b|} \varepsilon_x \equiv k \cdot \varepsilon_x$$
 (1.8)

in cui k é il numero di condizionamento

$$k = \frac{|a| + |b|}{|a+b|} \tag{1.9}$$

e per una somma di numeri concorde k=1 e quindi é sempre ben condizionata.

Nel caso della differenza tra i due numeri a e b invece il risultato ottenuto in Matlab differisce dal risultato ottenuto in matematica esatta perché esso é 0.0000000000000001. In questo caso si verifica quindi il fenomeno della cancellazione numerica in cui si ha una perdita di cifre significative nel momento in cui viene effettuata una somma tra due numeri prossimi in valore assoluto ma opposti in segno. Infatti in questo caso, in cui  $a \approx b$ , si ottiene un numero di condizionamento arbitrariamente grande e quindi l'operazione di somma algebrica risulta mal condizionata.



# 2.1 Esercizio 5

**Descrizione:** Scrivere function Matlab distinte che implementino efficientemente i seguenti metodi per la ricerca degli zeri di una funzione:

- metodo di bisezione
- metodo di Newton
- ullet metodo delle secanti
- metodo delle corde

Detta  $x_i$  l'approssimazione al passo i-esimo, utilizzando come criterio di arresto  $|\Delta x_i| \leq tol \cdot (1+|x_i|)$  essendo tol una opportuna tolleranza specificata in ingresso.

Solutione:

#### metodo di bisezione

```
function [x,i] = bisezione(fun,a,b,tolx)
  %
       x=bisezione (fun, a, b, tolx)
  %
       parametri in ingresso
  %
       fun -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
  %
       a,b -> estremi dell'intervallo di ricerca
  %
       tolx -> parametro che indica la tolleranza su x
  %
       valori di ritorno
  %
       x -> radice della funzione
       i -> numero di iterazioni
       il metodo di bisezione restituisce la radice di una funzione fun in
       un intervallo [a,b] ed il numero di iterazioni effettuate
  if a>b, error('intervallo non valido'), end
  fa = feval(fun, a);
  fb = feval(fun,b);
  if fa*fb>0,error('nessuan radice in [a,b]'),end
  if fa==0,x=a; return; elseif <math>fb==0,x=b; return, end
  nmax = ceil (log2((b-a)/tolx));
  for i=1:nmax
18
       df = abs((fb-fa)/(b-a));
       x=(a+b)/2; fx=feval(fun,x);
20
       if abs(fx) \le df*(1 + abs(x))*tolx, return;
21
       elseif fa*fx<0
22
           b=x;
           fb=fx;
24
       else
              a=x;
              fa=fx;
       end
  end
  return
```

## metodo di Newton

```
function [x,i] = Newton(f,f1,x0,tol,itmax)
       x=newton(f, f1, x0, tol, itmax)
  %
       parametri in ingresso
       f -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
  %
       f1 -> derivata della funzione f
  %
       x0 -> punto di partenza
  %
       tol -> parametro che indica la tolleranza
  %
      itmax -> numero massimo di iterazioni
  %
       valori di ritorno
  %
       x -> radice della funzione
  %
       i -> numero di iterazioni
       il metodo di newton restituisce la radice di una funzione f
       ed il numero di iterazioni effettuate
  fx = feval(f, x0);
  f1x = feval(f1, x0);
  x = x0-fx/f1x;
  i = 0;
   while (i < itmax) && (abs(x-x0) > = (1+abs(x))*tol)
       i = i+1;
19
       x0 = x;
       fx = feval(f, x0);
       f1x = feval(f1, x0);
       x = x0-fx/f1x;
23
  end
   if abs(x-x0) >= (1+abs(x))*tol
       error('il metodo non converge')
26
  end
27
  return
```

#### metodo delle secanti

```
function [x, i] = secanti(f, f1, x0, tol, itmax)
  %
       x=secanti(f, f1, x0, tol, itmax)
  %
       parametri in ingresso
       f -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
  %
       f1 -> derivata della funzione f
  %
       x0 -> punto di partenza
       tol -> parametro che indica la tolleranza
  %
       itmax -> numero massimo di iterazioni
  %
       valori di ritorno
  %
       x -> radice della funzione
  %
       i -> numero di iterazioni
       il metodo delle secanti restituisce la radice di una funzione f
       ed il numero di iterazioni effettuate
  fx = feval(f, x0);
  f1x = feval(f1, x0);
  x = x0-fx/f1x;
  i = 0;
   while (i < itmax) && (abs(x-x0) > = (1+abs(x))*tol)
           i = i + 1;
19
           fx0 = fx;
           fx = feval(f,x);
           x1 = (fx * x0 - fx0 * x) / (fx - fx0);
           x0 = x;
23
           x = x1;
  end
25
   if abs(x-x0) >= (1+abs(x))*tol
26
       error('il metodo non converge')
  end
  return
```

#### metodo delle corde

```
function [x,i] = corde(f,f1,x0,tol,itmax)
      x = corde(f, f1, x0, tol, itmax)
  %
       parametri in ingresso
      f -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
  %
      f1 -> derivata della funzione f
  %
      x0 -> punto di partenza
      tol -> parametro che indica la tolleranza
  %
      itmax -> numero massimo di iterazioni
  %
      valori di ritorno
  %
      x -> radice della funzione
  %
      i -> numero di iterazioni
      il metodo delle corde restituisce la radice di una funzione f
      ed il numero di iterazioni effettuate
  fx = feval(f, x0);
  f1x = feval(f1, x0);
  x = x0-fx/f1x;
  i = 0;
  while (i < itmax) && (abs(x-x0) > = (1+abs(x))*tol)
      x0 = x;
19
       fx = feval (f, x0);
      x = x0 - fx / f1x ;
21
       i = i+1;
  end
  if abs(x-x0) >= (1+abs(x))*tol
       error('il metodo non converge')
  end
  return
```

## 2.2 Esercizio 6

**Descrizione:** Utilizzare le function del precedente esercizio per determinare una approssimazione della radice della funzione  $f(x) = x - e^{-x}\cos(x/100)$ , per  $tol = 10^{-i}$ , i = 1, 2, ..., 12, partendo da  $x_0 = -1$ . Per il metodo di bisezione, utilizzare [-1, 1], come intervallo di confidenza iniziale. Tabulare i risultati, in modo da confrontare le iterazioni richieste da ciascun metodo. Commentare il relativo costo computazionale.

#### Solutione:

4-11	bisezione		Newton		secanti		corde		
tolleranza	radice iterazioni		radice	iterazioni	radice	iterazioni	radice	iterazioni	
10^-1	5.000000000000000e-01	2	5.663058026182579e-01	2	5.662928457961099e-01	3	4.021808606806709e-01	2	
10^-2	5.625000000000000e-01	5	5.671373451065942e-01	3	5.671339926160822e-01	4	5.495185718942192e-01	6	
10^-3	5.664062500000000e-01	9	5.671373451065942e-01	3	5.671339926160822e-01	4	5.651741531554760e-01	10	
10^-4	5.671386718750000e-01	13	5.671374702931882e-01	4	5.671374697616252e-01	5	5.670103627779298e-01	15	
10^-5	5.671386718750000e-01	13	5.671374702931882e-01	4	5.671374697616252e-01	5	5.671232371727831e-01	19	
10^-6	5.671386718750000e-01	13	5.671374702931882e-01	4	5.671374702931907e-01	6	5.671358764608520e-01	23	
10^-7	5.671374797821045e-01	23	5.671374702931882e-01	4	5.671374702931907e-01	6	5.671372918143774e-01	27	
10^-8	5.671374797821045e-01	23	5.671374702931911e-01	5	5.671374702931907e-01	6	5.671374503069613e-01	31	
10^-9	5.671374704688787e-01	30	5.671374702931911e-01	5	5.671374702931907e-01	6	5.671374689985149e-01	36	
10^-10	5.671374702360481e-01	33	5.671374702931911e-01	5	5.671374702931911e-01	7	5.671374701482120e-01	40	
10^-11	5.671374702942558e-01	35	5.671374702931911e-01	5	5.671374702931911e-01	7	5.671374702769563e-01	44	
10^-12	5.671374702942558e-01	35	5.671374702931911e-01	5	5.671374702931911e-01	7	5.671374702913732e-01	48	

Nella tabella sono riportate le radici ricavate con ogni metodo e il relativo numero di iterazioni necessarie per ottenere tale risultato per ogni  $tol = 10^{-i}$ , i = 1, 2, ..., 12.

Il metodo di bisezione ed il metodo delle corde hanno una valutazione di funzione e convergenza lineare mentre il metodo di Newton ha due valutazioni di funzioni, una per la funzione e una per la sua derivata, e convergenza quadratica. Da quanto detto, consegue che col metodo di Newton si ha una maggiore velocitá nella ricerca della radice ma si ha anche un costo computazionale maggiore per singola iterazione. Il metodo delle secanti ha una valutazione di funzione, quindi un costo computazionale minore del metodo di Newton, e una convergenza  $\approx$  1.618, quindi ha una velocitá maggiore dei metodi di bisezione e delle secanti.

#### 2.3 Esercizio 7

**Descrizione:** Calcolare la molteplicitá della radice nulla della funzione  $f(x) = x^2 \cdot \sin(x^2)$ . Confrontare, quindi, i metodi di Newton, Newton modificato, e di Aitken, per approssimarla per gli stessi valori di tol del precedente esercizio (ed utilizzando il medesimo criterio di arresto), partendo da  $x_0 = 1$ . Tabulare e commentare i risultati ottenuti.

#### Solutione:

La molteplicitá m della radice nulla della funzione  $f(x) = x^2 \cdot \sin(x^2)$  é m = 4. Per calcolarla, é stato utilizzato il seguente script matlab:

# Calcolo della Molteplicitá

```
_{1} function y = molteplicita (fun , <math>x0)
 \% y = molteplicita (fun , x0)
 % Funzione che calcola e rende la molteplicita '
 % dello zero di funzione (x0) specificato.
 %
  if feval (fun, x0) = 0
      error ('Il valore in x0 deve essere uno zero per la funzione .');
  end
  syms x;
 f1 = fun;
  y = 0;
  while (feval (f1, x0) = 0)
      f1 = eval ([ '@(x)', char ( diff (f1(x)))]);
      y = y +1;
  end
 return
```

# metodo di Newton modificato

```
function [x, i] = NewtonMod(f, df, m, x0, tol, itmax)
       x=NewtonMod(f, df, m, x0, tol, itmax)
  %
       parametri in ingresso
       f -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
  %
       df -> derivata della funzione f
  %
      m -> molteplicità della radice
       x0 -> punto di partenza
  %
       tol -> parametro che indica la tolleranza
  %
       itmax -> numero massimo di iterazioni
  %
       valori di ritorno
  %
       x -> radice della funzione
       i -> numero di iterazioni
       il metodo di newton restituisce la radice di una funzione f
  %
       ed il numero di iterazioni effettuate
  i = 1:
  fx = feval(f, x0);
  dfx = feval(df, x0);
  x=x0-m*(fx/dfx);
   while (i < itmax & abs(x - x0) > = tol*(1+abs(x)))
19
       i = i + 1;
20
       x0=x:
21
       fx = feval(f, x0);
       dfx = feval(df, x0);
23
       x=x0-m*(fx/dfx);
  end
25
   if (abs(x - x0) >= tol*(1+abs(x)))
26
       error('il metodo non converge');
27
  end
  return
```

## metodo di Aitken

```
function [x,i] = aitken(f, f1, x0, tolx, itmax)
  %
       x=aitken(f, f1, x0, tol, itmax)
  %
       parametri in ingresso
       f -> funzione in cui si effettua la ricerca degli zeri
       f1 -> derivata della funzione f
  %
  %
       x0 -> punto di partenza
  %
       tolx -> parametro che indica la tolleranza
       itmax -> numero massimo di iterazioni
  %
       valori di ritorno
  %
       x -> radice della funzione
  %
       i -> numero di iterazioni
       il metodo di aitken restituisce la radice di una funzione f
  %
       ed il numero di iterazioni effettuate
  i = 0;
  x=x0;
  vai=1;
   while (i<itmax) && vai
17
       i=i+1;
       x0=x;
19
       fx = feval(f, x0);
       f1x = feval(f1, x0);
21
       x1=x0-fx/f1x;
       fx = feval(f, x1);
23
       f1x = feval(f1, x1);
       x=x1-fx/f1x;
       x=(x*x0-x1^2)/(x-2*x1+x0);
       vai = abs(x-x0) > tolx*(1+abs(x));
27
   if vai, error ('il metodo non converge'), end
  return
```

tolleranza	Newton		Ne	wtonMod	Aitken				
tolleranza	radice	iterazioni	radice	iterazioni	radice	iterazioni			
10^-1	3.84317880607062e-01	2	0	3	6.4929e-19	3			
10^-2	2.8805139309385e-02	11	0	3	6.4929e-19	3			
10^-3	2.883766303035e-03	19	0	3	6.4929e-19	3			
10^-4	2.887022508866152e-04	27	0	3	0	4			
10^-5	2.890282391459780e-05	35	NaN	4	0	4			
10^-6	2.893545954951113e-06	43	NaN	4	0	4			
10^-7	2.896813203496438e-07	51	NaN	4	0	4			
10^-8	2.900084141256734e-08	59	NaN	4	0	4			
10^-9	2.903358772397679e-09	67	NaN	4	0	4			
10^-10	2.906637101089656e-10	75	NaN	4	0	4			
10^-11	2.909919131507756e-11	83	NaN	4	0	4			
10^-12	2.913204867831785e-12	91	NaN	4	0	4			

dai risultati in tabella si evince che il metodo di Newton richiede un numero elevato di iterazioni nel caso di radici multiple, diventando inefficiente in confronto al metodo di Newton modificato e il metodo di Aitken che richiedono un numero di iterazioni molto minore e risultando cosí piú efficienti nel caso di radici multiple ripristinando la convergenza quadratica.



## 3.1 Esercizio 8

**Descrizione:** Scrivere una function Matlab che, data in ingresso una matrice A, restituisca una matrice, LU, che contenga l'informazione sui suoi fattori L ed U, ed un vettore p contenente la relativa permutazione, della fattorizzazione LU con pivoting parziale di A: function [LU,p] = palu(A). Curare particolarmente la scrittura e l'efficienza della function.

Solutione:

# fattorizzazione LU con pivoting parziale

```
function [LU, p] = palu(A)
function [LU, p]
```

```
[mi,ki]=max(abs(A(i:n,i)));
14
                if mi==0, error('matrice singulare'); end
                ki=ki+i-1;
16
                if ki>i
17
                        \mathrm{LU}\left(\left[\begin{smallmatrix} i & \mathrm{ki} \end{smallmatrix}\right],:\right)\!=\!\!\mathrm{LU}\left(\left[\begin{smallmatrix} \mathrm{ki} & \mathrm{i} \end{smallmatrix}\right],:\right);
18
                         p([i ki])=p([ki i]);
19
                \quad \text{end} \quad
20
                LU(\:i\:+1:n\:,\:i\:)\!\!=\!\!LU(\:i\:+1:n\:,\:i\:)/LU(\:i\:,\:i\:)\:;
21
                LU(\:i\:+1:n\:,\:i\:+1:n) = \: LU(\:i\:+1:n\:,\:i\:+1:n) - LU(\:i\:+1:n\:,\:i\:) * LU(\:i\:,\:i\:+1:n\:)\:;
22
       end
        return
```

#### 3.2 Esercizio 9

**Descrizione:** Scrivere una function Matlab che, data in ingresso la matrice LU ed il vettore p creati dalla function del precedente esercizio, ed il termine noto del sistema lineare Ax = b, ne calcoli la soluzione: function x = lu-solve(LU,p,b). Curare particolarmente la scrittura e l'efficienza della function.

Svolgimento:

#### Risoluzione matrice fattorizzata LU

```
function x = lusolve(LU, p, b)
  % x=lusolve(LU,p,b)
  % parametri
  % LU-> matrice nxn fattorizata LU
  % p->vettore delle permutazioni
  % b->vettore dei termini noti
  % Data una matrice nxn fattorizzata LU, p vettore delle permutazioni e
  % b di lunghezza n, risolve Ax=b, cioï;œ LUx=b Ux=y e Ly=b
   [m, n] = size (LU);
  lb = length (b);
  if m~=n, error ('La matrice LU non e quadrata .'); end
   if length (p)^{\sim} = n
     error ('Vettore di permutazione non consistente con la matrice '); end
  if length (b)^{\sim} = n
     error ('Vettore di permutazione non consistente con la matrice '); end
  b=b(p);
  x=b(:);
   for j=2:n
      x(j:n)=x(j:n)-LU(j:n,j-1)*x(j-1);
  end
  for j=n:-1:1
21
      x(j)=x(j)/LU(j,j);
22
      x(1:j-1) = x(1:j-1) -LU(1:j-1,j) * x(j);
  end
24
  return
```

## 3.3 Esercizio 10

**Descrizione:** Scaricare la function cremat che crea sistemi lineari  $n \times n$  la cui soluzione é il vettore  $v = (1 \cdots n)^T$ . Eseguire, quindi, lo script Matlab (vedere esercizio) per testare le function dei precedenti esercizi. Confrontare i risultati ottenuti con quelli attesi, e dare una spiegazione esauriente degli stessi. Soluzione:

Una volta scaricata la funzione cremat

#### cremat

```
function [A,b] = cremat(n,k,simme)
  %
  %
     [A,b] = cremat(n,k,simme)
                                  Crea una matrice A nxn ed un termine noto b,
  %
                                  in modo che la soluzione del sistema lineare
                                  A*x=b sia x = [1, 2, ..., n]^T.
  %
  %
                                  k non ve lo dico a cosa serve.
  %
                                  simme, se specificato, crea una matrice
  %
                                  simmetrica e definita positiva.
  %
  if nargin==1
       sigma = 1/n;
11
   else
12
       sigma = 10^(-k);
13
  end
  rng(0);
   [q1,r1] = qr(rand(n));
   if nargin==3
17
       q2 = q1';
   else
19
       [q2,r1] = qr(rand(n));
20
  A = q1*diag([sigma 2/n:1/n:1])*q2;
  x = [1:n]';
  b = A*x;
  return
```

ed eseguito il seguente script

```
n = 10;
x = zeros(n, 15);
for i = 1:15
    [A,b] = cremat(n,i);
   [LU,p] = palu(A);
   x(:,i) = lusolve(LU,p,b);
end
otteniamo i seguenti risultati
disp(x(1:10,1:5))
1.0000 1.0000
                1.0000
                        1.0000
                                 1.0000
       2.0000 2.0000
                        2.0000
2.0000
                                2.0000
                        3.0000
       3.0000 3.0000
3.0000
                                 3.0000
       4.0000 4.0000
                        4.0000
4.0000
                                 4.0000
       5.0000 5.0000
                        5.0000
5.0000
                                 5.0000
6.0000
       6.0000 6.0000
                        6.0000
                                 6.0000
7.0000
       7.0000 7.0000
                        7.0000
                                 7.0000
8.0000 8.0000 8.0000
                       8.0000
                                8.0000
9.0000 9.0000 9.0000
                        9.0000
                                9.0000
10.0000 10.0000 10.0000 10.0000 10.0000
disp(x(1:10,6:10))
1.0000 1.0000 1.0000
                       1.0000
                                1.0000
2.0000 2.0000 2.0000 2.0000
                                2.0000
3.0000 3.0000 3.0000 3.0000
                                3.0000
4.0000 4.0000 4.0000
                       4.0000
                                 4.0000
5.0000 5.0000 5.0000
                       5.0000
                                 5.0000
6.0000 6.0000 6.0000
                       6.0000
                                 6.0000
       7.0000 7.0000
                       7.0000
7.0000
                                7.0000
                       8.0000
8.0000 8.0000 8.0000
                                8.0000
       9.0000
9.0000
               9.0000
                        9.0000
                                 9.0000
10.0000 10.0000 10.0000 10.0000 10.0000
disp(x(1:10,11:15))
                        1.0060
1.0000 0.9999 1.0022
                                 0.8926
       2.0002
                       1.9825
               1.9935
2.0000
                                 2.3131
       2.9999
                3.0021
                        3.0056
3.0000
                                 2.8997
4.0000
        4.0002
                3.9931
                        3.9815
                                 4.3314
5.0000
        4.9995
                5.0174
                        5.0466
                                 4.1649
6.0000
        6.0003
                5.9914
                         5.9769
                                 6.4133
7.0000
        7.0002
                6.9934
                         6.9823
                                 7.3175
                         7.9983
8.0000
        8.0000
                 7.9994
                                 8.0300
9.0000
        9.0002
                 8.9940
                         8.9839
                                 9.2881
10.0000 10.0001
                                10.1138
                 9.9976
                         9.9936
```

notiamo che i risultati ottenuti coincidono con i risultati attesi per  $k \leq 12$ , quindi abbiamo dei risultati perturbati.

Questo vuol dire che per il condizionamento del problema per le matrici

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \le k(A) \cdot \left(\frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} + \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|}\right)$$
 (3.1)

abbiamo un numero di condizionamento di A molto piccolo e quindi una matrice ben condizionata per  $1 \le k < 12$  ed un numero di condizionamento di A >> 1 e quindi una matrice mal condizionata per  $k \ge 12$ 

#### 3.4 Esercizio 11

**Descrizione:** Scrivere una function Matlab che, data in ingresso una matrice  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , con  $m \geq n = rank(A)$ , restituisca una matrice, QR, che contenga l'informazione sui fattori Q ed R della fattorizzazione QR di A: function QR = myqr(A). Curare particolarmente la scrittura e l'efficienza della function. Soluzione:

# fattorizzazione QR

```
function QR=myqr(A)
  % QR=myqr(A)
  % parametri
  % A -> matrice da fattorizzare QR
  % funzione che fattorizza QR una matrice A
  QR=A;
   [m, n] = size(QR);
   if m<n, error ('il numero di righe è minore del numero di colonne'), end
   for i=1:n
       alfa = norm(QR(i:m,i));
       if alfa == 0, error ('la matrice A non ha rango massimo'), end
11
       if QR(i,i) >= 0, alfa=-alfa; end
12
       v1 = QR(i,i) - alfa;
13
       QR(i, i) = alfa;
       QR(i+1:m, i)=QR(i+1:m, i)/v1;
15
       beta = -v1/alfa;
16
       QR(i:m, i+1:n)=QR(i:m, i+1:n)-(beta*[1;QR(i+1:m, i)])*...
17
           ([1;QR(i+1:m,i)]'*QR(i:m,i+1:n));
18
  end
19
  return
```

## 3.5 Esercizio 12

**Descrizione:** crivere una function Matlab che, data in ingresso la matrice QR creata dalla function del precedente esercizio, ed il termine noto del sistema lineare Ax = b, ne calcoli la soluzione nel senso dei minimi quadrati: function x = qrsolve(QR,b). Curare particolarmente la scrittura e l'efficienza della function.

Svolgimento:

# risoluzione matrice fattorizzata QR

```
function x = qrsolve(A, b)
  \% x=qrsolve(A,b)
  % parametri
  % A -> Matrice fattorizzata QR
  % b -> vettore dei termini noti
  % la funzione risolve il sistema lineare Ax=b dove A è
  % una matrice fattorizzata QR
   [m, n] = size(A);
  x=b;
   if length(b)~=m, error('dati inconsistenti'); end
   \begin{array}{ll} \textbf{for} & i = 1 \colon\! n \end{array}
      v = [1; A(i+1:m, i)];
      beta = 2/(v'*v);
      x(i:m)=x(i:m)-(beta*(v'*x(i:m)))*v;
14
   end
15
   x=x(1:n);
   for i=n:-1:1
17
       x(i)=x(i)/A(i,i);
        if i > 1
19
            x(1:i-1)=x(1:i-1)-x(i)*A(1:i-1,i);
       end
  end
  return
```

## 3.6 Esercizio 13

**Descrizione:** Scaricare la function cremat1 che crea sistemi lineari  $m \times n$ , con  $m \ge n$ , la cui soluzione (nel senso dei minimi quadrati) é il vettore  $x = (1 \cdots n)^T$ . Eseguire, quindi, lo script Matlab (vedere esercizio) per testare le function dei precedenti esercizi.

Solutione:

una volta scaricata la function cremat1

## cremat1

```
function [A,b] = cremat1(m,n)
     [A,b] = cremat1(m,n)
                                   Crea una matrice A nxn ed un termine noto b,
4 %
                                   in modo che la soluzione del sistema lineare,
5 %
                                   A*x=b, nel senso dei minimi quadrati, sia
  %
                                   x = [1, 2, ..., n]^T.
  rng(0);
A = \operatorname{rand}(m, n);
  [q,r] = qr(A);
b = r * [1:n];
  b(n+1:m) = rand(m-n, 1);
  b = q*b;
14 return
```

ed aver eseguito lo script

```
for n = 5:10
    xx = [1:n]';
    for m = n:n+10
        [A,b] = crematl(m,n);
        QR = myqr(A);
        x = qrsolve(QR,b);
        disp([m n norm(x-xx)])
    end
end
```

otteniamo i seguenti risultati

n	m	norm(x-xx)
5	5	0.1556e^-12
6	5	0.0215e^-12
7	5	0.0130e^-12
8	5	0.0249e^-12
9	5	0.0053e^-12
10	5	0.0117e^-12
11	5	0.0097e^-12
12	5	0.0040e^-12
13	5	0.0056e^-12
14	5	0.0054e^-12
15	5	0.0047e^-12
6	6	0.0539e^-12
7	6	0.0129e^-12
8	6	0.0261e^-12
9	6	0.0170e^-12
10	6	0.0137e^-12
11	6	0.0210e^-12
12	6	0.0128e^-12
13	6	0.0106e^-12
14	6	0.0056e^-12
15	6	0.0084e^-12
16	6	0.0066e^-12
7	7	0.0275e^-12
8	7	0.0536e^-12
9	7	0.0093e^-12
10	7	0.0215e^-12
11	7	0.0265e^-12
12	7	0.0188e^-12
13	7	0.0104e^-12
14	7	0.0236e^-12

_		norm/v vvl
n	m	norm(x-xx)
15	7	0.0165e^-12
16	7	0.0077e^-12
17	7	0.0158e^-12
8	8	0.0941e^-12
9	8	0.0227e^-12
10	8	0.0414e^-12
11	8	0.0324e^-12
12	8	0.0290e^-12
13	8	0.0140e^-12
14	8	0.0121e^-12
15	80	0.0378e^-12
16	8	0.0151e^-12
17	8	0.0115e^-12
18	80	0.0136e^-12
9	9	0.0703e^-12
10	9	0.0712e^-12
11	9	0.0590e^-12
12	9	0.0692e^-12
13	9	0.0222e^-12
14	9	0.0149e^-12
15	9	0.0435e^-12
16	9	0.0285e^-12
17	9	0.0165e^-12
18	9	0.0218e^-12
19	9	0.0263e^-12
10	10	0.0613e^-12
11	10	0.1235e^-12
12	10	0.0683e^-12
13	10	0.0270e^-12
14	10	0.0481e^-12
15	10	0.0395e^-12
16	10	0.0555e^-12
17	10	0.0236e^-12
18	10	0.0193e^-12
19	10	0.0219e^-12
20	10	0.0188e^-12



#### 4.1 Esercizio 14

**Descrizione:** Scrivere un programma che implementi efficientemente il calcolo del polinomio interpolante su un insieme di ascisse distinte. Soluzione:

# metodo interpolante di Newton

```
function y = NewtonInterp(xi, fi, x)
  %
      y = newton(xi, fi,x) Calcolo il polinomio
  %
                            interpolante le coppie (xi, fi)
                            nelle ascisse x
  n=length(xi);
  if length (fi) = n, error('dati inconsistenti'); end
  for i=1:n-1
       for j=i+1:n
           if xi(i)==xi(j),error('ascisse non distinte');
10
           end
      end
12
  end
  f=dividif(xi, fi);
  y=f(n);
  for i=n-1:-1:1
      y=y.*(x-xi(i))+f(i);
  end
  return
```

## 4.2 Esercizio 15

**Descrizione:** Scrivere un programma che implementi efficientemente il calcolo del polinomio interpolante di Hermite su un insieme di ascisse distinte. Soluzione:

## Hermite

```
function y = Hermite(xi, fi, dfi, x)
  %
       y = Hermite(xi, fi, dfi, x)
  %
                                   Calcolo il polinomio
  %
                                   interpolante le coppie (xi, fi)
  %
                                   nelle ascisse x
  n = length(xi);
   if length (fi) = n, error('dati inconsistenti'); end
   for i=1:n-1
       for j=i+1:n
            if xi(i)==xi(j), error('ascisse non distinte');
11
           end
       end
13
  end
   fh=zeros(2*n);
  xh=zeros(2*n);
   for i=1:n
       fh(2*i-1)=fi(i);
18
       fh(2*i) = dfi(i);
19
       xh(2*i-1)=xi(i);
20
       xh(2*i)=xi(i);
21
  end
22
   fh=dividifH(fh,xh);
  y=fh(2*n);
  for i=2*n-1:-1:1
       y=y . * (x-xh(i)) + fh(i);
26
  end
  return
```

```
    function f = dividifH(f,x)
    %    f=dividifH(f,x)
    %    calcola le differenze divise secondo il
    %    polinomio interpolante di Hermite
    n=length(x)-1;
    for i=n:-2:3
         f(i)=(f(i)-f(i-2))/(x(i)-x(i-1));
    end
    for j=2:n
        for i=n+1:-1:j+1
              f(i)=(f(i)-f(i-1))/(x(i)-x(i-j));
    end
end
end
return
```

#### 4.3 Esercizio 16

**Descrizione:** Scrivere un programma che implementi efficientemente il calcolo di una spline cubica naturale interpolante su una partizione assegnata.

Solutione:

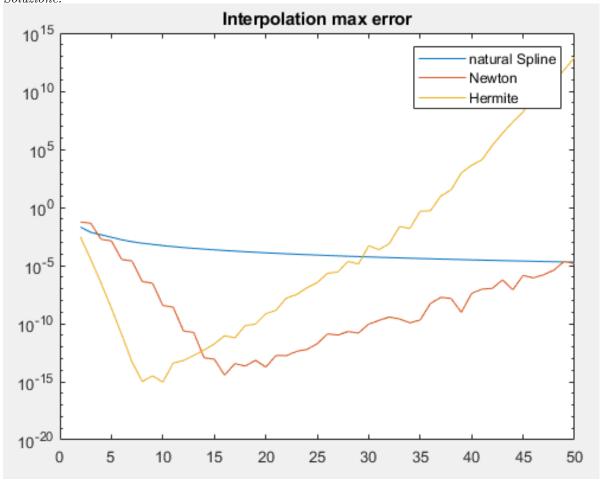
# Spline naturale

```
function s = naturalSpline(x, y, xp)
      s = naturalSpline(x, y, xp)
      funzione per valutare le ascisse tramite spline naturale
  %
      parametri
  %
      x-> ascisse di interpolazione
      y-> valori della funzione in x
      xp-> punti di interpolazione
  n = length(x);
  hi=x(2:n) - x(1:n -1);
  divdif = (y(2:n)-y(1:n-1))./hi;
  divdif = 6*((divdif(2: end) - divdif(1: end -1))./(x(3: end) - x(1: end -2)));
  sub = (hi(2:end-1))./(hi(1:end-2)+hi(2:end-1));
  \sup = (hi(2: end -1))./(hi(2: end -1) + hi(3: end));
m=tridiag(sub, sup, divdif);
  m = [0, m, 0];
  ri = zeros (1, n);
  qi = zeros (1, n);
  for i = 2:n
           ri(i -1) = y(i -1) - ((hi(i -1)^2)/6) * m(i -1);
19
       qi(i-1) = (y(i)-y(i-1))/ hi(i-1) - (hi(i-1)/6) * (m(i) - m(i-1));
21
  s=evalSpline(ri,qi,xp,x,m,hi);
  return
```

```
function m = tridiag(sub, sup, divdif)
      m = tridiag(sub, sup, divdif)
       funzione che restituisce una matrice tridiagonale
  n=length (divdif);
  l=zeros(1,n);
  v=zeros(n);
  v(1) = 2;
   for i = 2:n
       v(i)=2-1(i)*sup(i-1);
       l(i) = sub(i-1)/v(i-1);
  end
11
  y=zeros(n);
  y(1) = \operatorname{div}\operatorname{dif}(1);
  for j = 2:n
       y(j) = divdif(j) - l(j)*y(j-1);
  end
  m(n)=y(n)/v(n);
   for k = n-1:-1:1
      m(k)=(y(k)-\sup(k)*m(k+1))/v(k);
  end
20
  return
  function s=evalSpline(ri,qi,xp,xi,m,hi)
2 % s=evalSpline(ri,qi,xp,xi,m,hi)
  n = length (xp);
  s = zeros (n, 1);
  for j = 1 : n
       i = range (xi , xp(j));
       s(j) = ((xp(j)-xi(i-1))^3*m(i) + ((xi(i)-xp(j))^3)*m(i-1))/...
       (6* hi(i-1)) + qi(i-1) *(xp(j)-xi(i-1)) + ri(i-1);
  end
  return
  function i = range (xi , xp)
     i=range (xi , xp)
  for i=2:length(xi)
       if xi(i) > = xp
           return;
       end
7 end
s return
```

# 4.4 Esercizio 18

**Descrizione:** Confrontare i codici degli esercizi 14–17 per approssimare la funzione  $f(x) = \sin(x)$  sulle ascisse  $x_i = i\pi/n, i = 0, 1, \dots, n$ , per  $n = 1, 2, \dots, 10$ . Graficare l'errore massimo di approssimazione verso n (in semilogy), calcolato su una griglia uniforme di 10001 punti nell'intervallo  $[0, \pi]$ . Soluzione:





### 5.1 Esercizio 22

**Descrizione:** Scrivere due functions che implementino efficientemente le formule adattattive dei trapezi e di Simpson. Soluzione:

# formula dei trapezi adattiva

```
function I2 = trapad (fun, a, b, tol, fa, fb)
  \% I2 = trapad(fun, a, b, tol, fa, fb)
  % parametri
  % fun->funzione
  % a,b->intervallo
  % tol->tolleranza
  % calcola un' approssimazione dell' integrale definito di fun(x)
  \% da a a b con tolleranza tol ( default 1e -5).
  x1=(a+b)/2;
   if nargin <=4
       fa = feval(fun, a);
       fb=feval(fun,b);
       if nargin==3
           tol=1e-5;
       end
15
  end
  f1 = feval(fun, x1);
 h=(b-a)/2;
```

```
\begin{array}{lll} {}_{19} & I1 \! = \! h*(fa \! + \! fb\,); \\ {}_{20} & I2 \! = \! I1/2 \! + \! h*f1\,; \\ {}_{21} & err \! = \! abs\,(I2 \! - \! I1\,)/3; \\ {}_{22} & if & err \! > \! tol \\ {}_{23} & I2 \! = \! trapad\,(fun\,,a\,,x1\,,tol\,/2\,,fa\,,f1\,) \! + \! \dots \\ {}_{24} & + trapad\,(fun\,,x1\,,b\,,tol\,/2\,,f1\,,fb\,); \\ {}_{25} & end \\ {}_{26} & return \end{array}
```

# formula di Simpson adattiva

```
function I2 = simpad (fun, a, b, tol, fa, fb, f1)
  \% I2 = simpad (fun, a, b, tol, fa, fb)
  % parametri
  % fun->funzione
  % a,b->intervallo
  % tol->tolleranza
  % calcola un' approssimazione dell' integrale definito di fun(x)
  \% da a a b con tolleranza tol ( default 1e -5).
   x1=(a+b)/2;
   if nargin <=4
10
        fa = feval(fun, a);
        fb = feval(fun,b);
12
        f1 = feval(fun, x1);
        if nargin==3
            tol=1e-5;
15
       end
   end
17
   h=(b-a)/6;
   I1=h*(fa+4*f1+fb);
   x2=(a+x1)/2;
  x3=(x1+b)/2;
   f2 = feval(fun, x2);
   f3 = feval(fun, x3);
   I2 = 0.5 * h * (fa + 4 * f2 + 2 * f1 + 4 * f3 + fb);
   err = abs(I2 - I1)/15;
   if err>tol
26
        I2=simpad(fun, a, x1, tol/2, fa, f1, f2)+...
27
            +simpad (fun, x1, b, tol/2, f1, fb, f3);
  end
29
  return
```

#### 5.2 Esercizio 23

Descrizione: Sapendo che

$$I(x) = \int_0^{atan(30)} (1 + tan^2(x))dx = 30$$
 (5.1)

tabulare il numero dei punti richiesti dalle formule composite dei trapezi e di Simpson per approssimare I(f) con tolleranze tol =  $10^{-i}$ , con  $i = 2, \dots, 8$ 

#### Soluzione:

per prima cosa é stato necessario effettuare una modifica al metodo dei trapezi adattivo e al metodo di Simpson adattivo per fare in modo che ritornassero il numero di punti

```
function [I2, punti] = trapadcount (fun, a, b, tol, fa, fb)
  % I2 = trapadcount (fun, a, b, tol, fa, fb)
  % parametri
  % fun->funzione
  % a,b->intervallo
  % tol->tolleranza
  % calcola un' approssimazione dell' integrale definito di fun(x)
  \% da a a b con tolleranza tol ( default 1e -5).
   persistent count;
  x1=(a+b)/2;
   if nargin <=4
       fa = feval(fun, a);
12
       fb = feval(fun, b);
       count=0;
       if nargin==3
15
            tol=1e-5;
17
       end
  end
   count = count + 1;
   f1 = feval(fun, x1);
  h=(b-a)/2;
  I1=h*(fa+fb);
   I2=I1/2+h*f1;
   err = abs(I2 - I1)/3;
   if err>tol
25
       I2=trapadcount(fun,a,x1,tol/2,fa,f1)+...
           +trapadcount (fun, x1, b, tol/2, f1, fb);
27
  end
   punti=count+2;
  return
```

```
function [I2, punti] = simpadcount(fun, a, b, tol, fa, fb, f1)
  % I2 = simpadcount (fun, a, b, tol, fa, fb)
  % parametri
  % fun->funzione
  % a,b->intervallo
  % tol->tolleranza
  % calcola un' approssimazione dell' integrale definito di fun(x)
  % da a a b con tolleranza tol ( default 1e - 5).
   persistent count;
   x1=(a+b)/2;
   if nargin <=4
11
       fa = feval(fun, a);
       fb = feval(fun,b);
13
       f1 = feval(fun, x1);
14
       count=0;
       if nargin==3
16
            tol=1e-5;
17
       end
18
   end
   count = count + 3;
20
  h=(b-a)/6;
   I1=h*(fa+4*f1+fb);
   x2=(a+x1)/2;
   x3=(x1+b)/2;
   f2 = feval(fun, x2);
   f3 = feval(fun, x3);
   I2 = 0.5 * h * (fa + 4 * f2 + 2 * f1 + 4 * f3 + fb);
   err = abs(I2 - I1)/15;
   if err>tol
       I2=simpadcount(fun,a,x1,tol/2,fa,f1,f2)+...
30
            +simpadcount (fun, x1, b, tol/2, f1, fb, f3);
31
   end
   punti=count+2;
  return
```

poi si é eseguito il seguente script per visualizzare i risultati

```
f = @(x) 1 + (tan(x)).^2;
a = 0;
b = atan(30);
for i=2:8
    [I2, counter] = simpadcount(f, a, b, 10^-i);
    disp(counter)
    err = abs(30 - I2);
    disp(err)
    [I2, counter] = trapadcount(f, a, b, 10^-i);
    disp(counter)
    err = abs(30 - I2);
    disp(err)
err = abs(30 - I2);
    disp(err)
end
```

ottenendo cosí i risultati della seguente tabella

tolleranza	Simpson		trapezi	
	#punti	errore	#punti	errore
10^2	71	2.3725e-03	375	4.7645e-03
10^3	113	6.1653e-04	1181	5.7372e-04
10^4	203	5.0167e-05	3687	5.2639e-05
10^5	371	2.2207e-06	11883	5.4546e-06
10^6	635	3.9818e-07	37273	5.6355e-07
10^7	1145	3.5653e-08	116747	5.2552e-08
10^8	2045	3.5877e-09	375793	5.5077e-09



#### 6.1 Esercizio 24

**Descrizione:** Scrivere una function che implementi efficientemente il metodo delle potenze. Soluzione:

# metodo delle potenze

```
function [l1, x1] = potenze(A, tol, itmax)
  % [f1,x1] = potenze(A,tol,itmax)
  % parametri
  % A-> matrice
  % tol->tolleranza
  % itmax-> numero massimo di iterazioni
  % funzione che implementa il metodo delle potenze per calcolare
  % l'autovalore dominante e il corrispettivo autovettore
  [m, n] = size(A);
  if m=n, error ('dati inconsistenti'), end
  if nargin <=2
       if nargin <=1
           tol=1e-6;
13
       else
      if tol>= 0.1 || tol<=0, error('tolleranza non valida');end
      itmax = ceil (- log10 (tol))*n;
  end
```

```
x = rand(n, 1);
  11 = 0;
   for k = 1: itmax
       x1=x/norm(x);
       x=A*x1;
23
       10=11;
24
       11=x'*x1;
25
       err = abs(11-10);
26
       if err <= tol*(1+abs(11)), break, end
27
  end
   if err>tol*(1+abs(l1)), error('convergenza non ottenuta'); end
   return
```

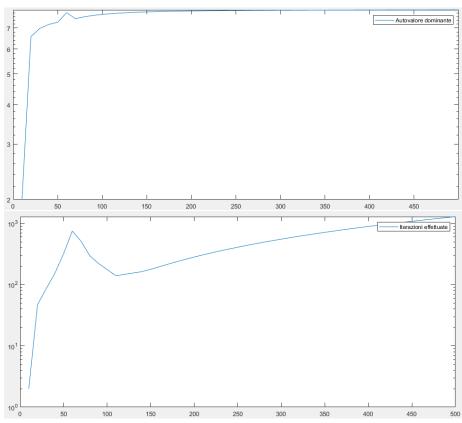
#### 6.2 Esercizio 25

**Descrizione:** Sia data la matrice di Toeplitz simmetrica  $A_N$  in cui le extradiagonali più esterne sono le none. Partendo dal vettore  $\underline{u}_0 = (1, \cdots, 1)^T \in \mathbb{R}^N$ , applicare il metodo delle potenze con tolleranza tol =  $10^{-10}$  per N=10:10:500, utilizzando la function dell'esercizio 24. Graficare il valore dell'autovalore dominante, e del numero di iterazioni necessarie per soddisfare il criterio di arresto, rispetto ad N. Utilizzare la funzione spdiags di Matlab per creare la matrice e memorizzarla come matrice sparsa. Soluzione:

### metodo delle potenze

```
function [11,q,k] = potenzecount(A, tol, itmax)
  \% [f1,q,k] = potenze(A, tol, itmax, u)
  % parametri
  % A-> matrice
  % tol->tolleranza
  % itmax-> numero massimo di iterazioni
  % funzione che implementa il metodo delle potenze per calcolare
  % l'autovalore dominante e il corrispettivo autovettore avendo
  % come vettore di partenza u = (1, ..., 1)T,
   [m, n] = size(A);
   if m=n, error ('dati inconsistenti'), end
   if nargin <=2
        if nargin <=1
13
            tol=1e-6:
14
        else
15
        if tol>= 0.1 || tol<=0, error('tolleranza non valida'); end
17
       itmax = ceil (- log10 (tol))*n*n;
   end
   u = ones(n, 1);
   11 = 0;
   for k = 1: itmax
       q=u/norm(u);
23
       u=A*q;
       10 = (q' * u) / (q' * q);
25
        err = abs(10-11);
       11=10;
        if \operatorname{err} <= \operatorname{tol} *(\operatorname{abs}(11)), break, end
28
   if err>tol*(abs(11)), error('convergenza non ottenuta'); end
   return
```

```
tol=10e-10;
  j = 1;
  res = zeros (1,50) ;
   iter = zeros (1,50);
   for N = 10:10:500
       B = -1* \text{ ones } (N, 5);
       B (: ,3) = B (: ,3) *(-4);
       A = \text{spdiags} (B, [-9, -1, 0, 1, 9], N, N);
       [11 , x1 , k] = potenzecount (A, tol);
res (1,j) = 11;
       iter (1,j) = k;
11
       j = j+1;
12
  end
13
   figure
14
  semilogy (10:10:500 , res (:));
  legend('Autovalore dominante');
  figure
  semilogy (10:10:500 , iter (:));
  legend('Iterazioni effettuate');
```



### 6.3 Esercizio 26

**Descrizione:** Scrivere una function che implementi efficientemente un metodo iterativo, per risolvere un sistema lineare, definito da un generico splitting della matrice dei coefficienti.
Soluzione:

# Splitting generico

```
function x = splitting (b, A, Msolve, tol)
  % x= splitting(b,A,Msolve,tol)
  % parametri
  % b -> vettore colonna dei termini noti
  \% A \rightarrow Matrice passata
  % Msolve -> funzione di Jocobi o di GaussSaider
  % tol -> tolleranza
  % la funzione calcola il sistema lineare Ax=b utilizzando un generico
  % splitting che viene passato tramite il parametro Msolve
  [n,m] = size(A);
  if (n~=m || n~=length(b)), error ('dati inconsistenti'), end
  itmax = ceil(-log10(tol))*m;
  x=zeros(n,1);
  tolb=tol*norm(b, inf);
  for i=1:itmax
16
       r=A*x-b:
17
       nr = norm(r, inf);
18
       if nr<=tolb, break, end
       u=Msolve(r,A);
20
       x=x-u;
  if nr>tolb, error ('tolleranza non raggiunta'), end
  return
```

### 6.4 Esercizio 27

**Descrizione:** Scrivere le function ausiliarie, per la function del precedente esercizio, che implementano i metodi iterativi di Jacobi e Gauss-Seidel. Soluzione:

# il metodo di Jacobi

```
function y = Jacobi(x,A)
    % y = Jacobi(x,A)
    % parametri
    % x -> colonna vettore dei termini noti
    % A -> matrice nxn
    % funzione per la risoluzione tramite Jacobi del sistema
    D=diag(A);
    y=x./D;
    return
```

### il metodo di GaussSeidel