

Preparazione alla I Prova in Itinere - Soluzioni

Esercizio 1. (Approssimazione di funzioni)

Consideriamo la funzione $\sin(x)$ definita sull'intervallo $[0, 3\pi]$ e calcoliamo gli interpolanti su nodi di Lagrange di grado $1, \dots, 5$:

```
a)      >> a=0; b=3*pi; inod=1; fun='sin(x)';
        >> color=['r','b','g','k','c'];
        >> for i=1:5,
            [x, xnodes, fx, px, w, errore, fnodes]= ...
                qssinterpol(a, b, i, inod, fun);
            figure(4), plot(x,px,color(i)),hold on
        >> end
        >> plot(x,sin(x),'m')
        >> legend('n=1','n=2','n=3','n=4','n=5','sin(x)')
        >> grid
```

Il risultato è riportato in Fig. 1.

Osserviamo che $\Pi_1 f(x) = \Pi_3 f(x) \equiv 0$, essendo il valore di f in tutti i nodi di interpolazione che definiscono tali polinomi zero.

b) Per l'interpolazione su nodi equispaziati, si ha che

$$\max_{x \in [0, 3\pi]} |\sin(x) - \Pi_n \sin(x)| \leq \frac{\max_{x \in [0, 3\pi]} |f^{(n+1)}|}{4(n+1)} h^{n+1} \leq \frac{h^{n+1}}{4(n+1)},$$

dove $h = 3\pi/n$.

Con MATLAB:

```
>> for i=1:5,
    [x, xnodes, fx, px, w, errore, fnodes]= ...
        qssinterpol(a, b, i, inod, fun);
    err(i)=max(abs(fx-px));
>> end
>> plot(1:5,err,'ro-')
```

Il risultato è mostrato in Fig. 2.

Osserviamo che per i polinomi $\Pi_1 f(x)$ e $\Pi_3 f(x)$ l'errore di interpolazione è il medesimo (vedi considerazione punto precedente).

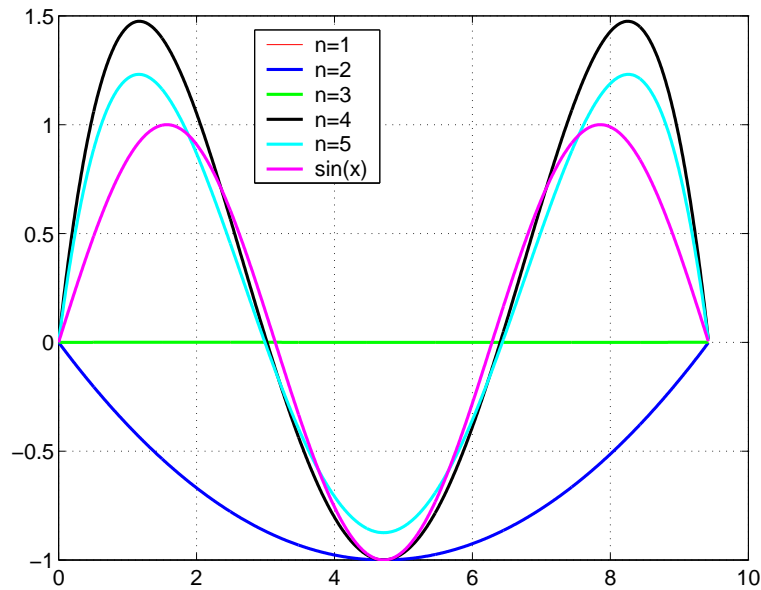


Figura 1: Polinomi $\Pi_n f(x)$, $n = 1, \dots, 5$ e funzione $f(x)$.

Esercizio 2. (Approssimazione di funzioni)

Definiamo f

```
>> x=[0:1/9:1];
>> f='10*x+rand(size(x))';
```

a),b) Il vettore x ha 10 elementi, quindi il polinomio di Lagrange che interpola tali nodi sarà di grado 9. Abbiamo

```
>> [x, xnodes, fx, px, w, errore, fnodes]= ...
    qssinterpol(0, 1, 9, 1, f);
>> plot(x,fx,x,px), hold on
```

Calcoliamo poi i coefficienti della retta di regressione e disegniamo la retta sul precedente grafico.

Otteniamo $a_0=10.0372$, $a_1=0.4371$.

La retta di regressione rappresenta in questo caso una migliore approssimazione di $f(x)$, funzione affetta dal “rumore” aggiunto dal comando

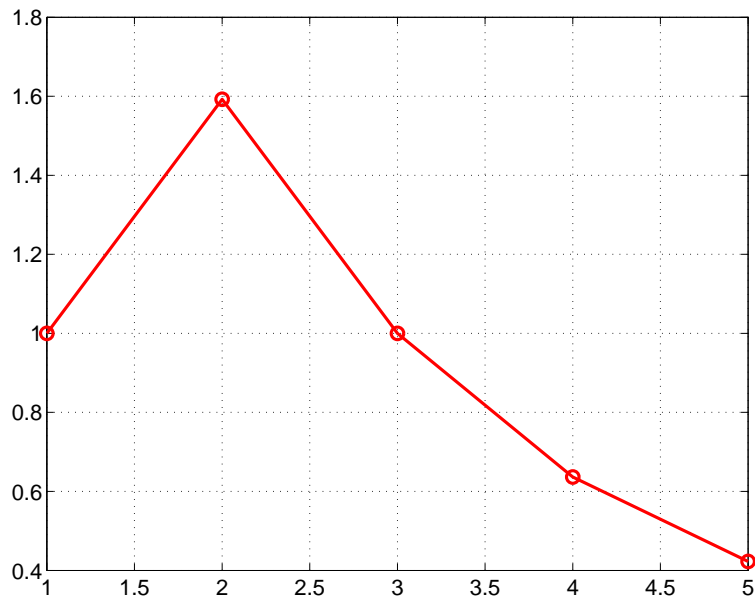


Figura 2: Stima del massimo errore di interpolazione per i polinomi $\Pi_n f(x)$, $n = 1, \dots, 5$.

rand che genera dei valori casuali fra 0 e 1 La retta di regressione ha quindi una proprietà di regolarizzazione.

- c) Usiamo il programma `qsslagrange` per valutare il polinomio $\Pi_9 f(x)$ nel punto $x = 2$

```
>> xv=2;
>> fv=10*xv+rand(size(xv));
    20.7544
>> p9=qsslagrange(xnodes,fnodes,2)
p9 =
    -2.2465e+005
>> t1= a1*2+a0*2
    20.5115
```

È evidente che l'extrapolazione ottenuta dalla retta di regressione è molto migliore dell'extrapolazione ottenuta dal polinomio di Lagrange.

- d) Abbiamo (attenzione a ricalcolare tutte le quantità !):

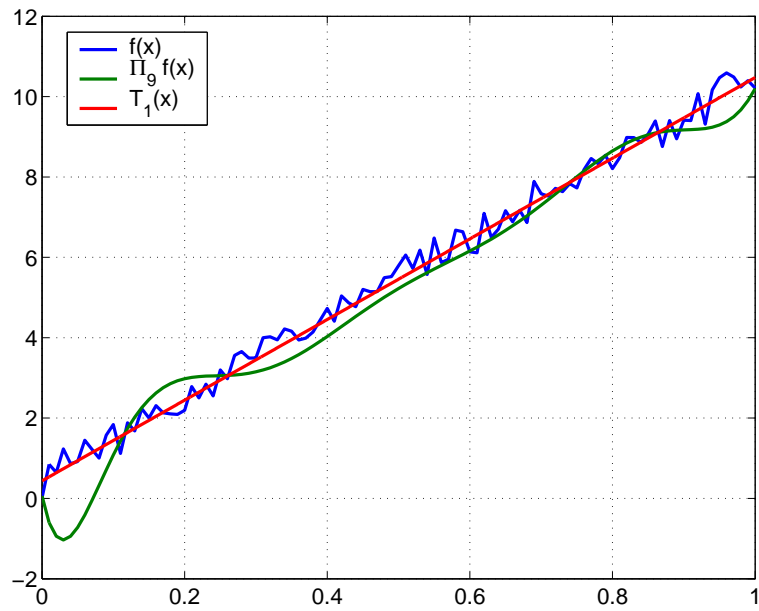


Figura 3: Funzione $f(x)$, polinomio di Lagrange $\Pi_9 f(x)$ e retta di regressione.

```
>> clear all
>> f='10*x+rand(size(x))';
>> [x, xnodes, flx, plx, w, errore, fnodes]=...
    qssinterpol(0, 1, 9, 1, f);
>> a1= 9.9517;
>> a0= 0.5124;
>> t1=a1*x+a0;
>> [x, xnodes, f2x, p2x, w, errore, fnodes]=...
    qssinterpol(0, 1, 9, 1, f);
>> a1=10.0594;
>> a0=0.5114;
>> t2=a1*x+a0;
>> max(abs(f2x-flx))
    0.8889
>> max(abs(p2x-plx))
    1.3030
>> max(abs(t1-t2))
    0.1071
```

Osserviamo quindi che la retta di regressione è molto meno sensibile alle perturbazioni sui dati del polinomio di Lagrange.

Esercizio 3. (Metodo di bisezione)

- a) Usiamo il comando `plot` per localizzare graficamente la radice α :

```
>>f='log(x)-5+x';  
>>x=[0.1:0.1:5];  
>>y=eval(f);  
>>plot(x,y);  
>>grid;  
>>zoom;
```

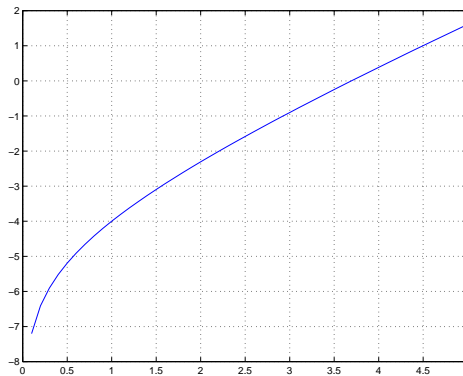


Figura 4: grafico di $\log(x) - 5 + x$

Quindi $\alpha = 3.693$

- b) Per l'intervallo $[a, b] \equiv [3, 4]$, $f(3) \cdot f(4) < 0$ quindi il metodo di bisezione può essere applicato.

- c) Le prime due iterazioni del metodo di bisezione sono:

iterazione 1:

$$x_1 = \frac{3+4}{2} = 3.5$$

$$f(x_1) \cdot f(b) < 0 \Rightarrow a := x_1$$

Dopo la prima iterazione, la radice sarà ricercata nell'intervallo $[3.5, 4]$.

iterazione 2:

$$x_2 = \frac{3.5+4}{2} = 3.75$$

$$f(a) \cdot f(x_2) < 0 \Rightarrow b := x_2$$

Dopo la seconda iterazione, la radice sarà nell'intervallo $[3.5, 3.75]$.

- d) Per trovare α con un errore minore di $\text{toll}=10^{-10}$ dobbiamo fare $k \geq \log_2 \frac{b-a}{\text{toll}} - 1$ iterazioni.

```
>>a=3;  
>>b=4;  
>>toll=1e-10;  
>>k=log((b-a)/toll)/log(2)-1  
k =
```

32.2193

Quindi sono necessarie almeno 33 iterazioni.

- e) Verifichiamolo utilizzando il programma `qssbisez`

```
>>a=3;  
>>b=4;  
>>nmax=100;  
>>toll=1e-10;  
>>fun='log(x)-5+x';  
>>[xvect,xdif,fx,it]=qssbisez(a,b,nmax,toll,fun);
```

```
Numero di Iterazioni : 34  
Radice calcolata      : 3.69344136
```

- f) Per trovare la soluzione α con un'errore $\text{toll}/100$ dobbiamo fare $l \geq \log_2 \frac{b-a}{\text{toll}/100} - 1$ iterazioni. Quindi per ridurre l'errore con un fattore 100 sono necessarie $l - k \simeq \log_2 100$ iterazioni supplementari ($\log_2 100 = 6.6439$).

```
>> [xvect,xdif,fx,it]=...  
    qssbisez(a,b,nmax,toll/100,fun);
```

```
Numero di Iterazioni : 40  
Radice calcolata      : 3.69344136
```

Esercizio 4. (Metodo di Newton)

a) Per x_0 assegnato, il metodo di Newton è :

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

Nel nostro caso, la derivata prima di f è $f'(x) = 4(x-2)^3$, quindi il metodo di Newton diventa:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{4}{x_k - 2}, \quad k \geq 1.$$

b) Sia $x_0 = 3$, le prime due iterazioni del metodo di Newton sono:

$$x_1 = x_0 - \frac{4}{x_0 - 2} \Rightarrow x_1 = 3 - \frac{4}{3-2} \Rightarrow x_1 = -1$$

$$x_2 = x_1 - \frac{4}{x_1 - 2} \Rightarrow x_2 = -1 - \frac{4}{-1-2} \Rightarrow x_2 = \frac{1}{3}$$

c) Per verificare l'ordine di convergenza, procediamo come segue:

```
>>xv=3;
>>nmax=100;
>>toll=1e-84;
>> fun='(x-2).^4';
>>dfun='4*(x-2).^3';
>>[xvect,xdif,fx,it]=qssnewton(xv,nmax,toll,fun,dfun) ;
Numero di Iterazioni : 29
Radice calcolata      : 2.00023811
```

Osserviamo che l'ordine di convergenza del metodo di Newton decade a 1. Infatti, se richiamiamo il vettore `xvect` vediamo che l'errore si riduce come $\|\alpha - x_{K+1}\|/\|\alpha - x_K\| \simeq C$. La teoria non è contraddetta; la radice $\alpha = 2$ ha l'ordine di molteplicità $m = 4$. la convergenza quadratica può essere recuperata usando l'iterazione modificata

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

d) Dalla figura si osserva che la convergenza è molto lenta.

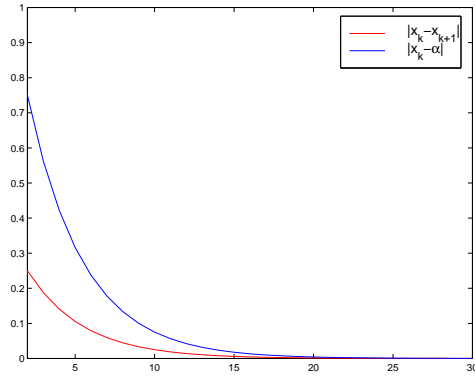


Figura 5:

Esercizio 5. (Metodo di punto fisso)

La funzione $f(x)$ può essere scritta nel seguente modo $f(x) = \frac{2(x-2)(x+\frac{1}{2})}{x-1}$.

- a) – Sia α la radice di $f(x)$. Verifichiamo che per la funzione di iterazione ϕ_1 , il metodo è consistente (cioè la relazione $\alpha = \phi_1(\alpha)$ è soddisfatta).
- $$\alpha = \frac{3\alpha^2 - 4\alpha - 2}{\alpha - 1} \Leftrightarrow \frac{3\alpha^2 - 4\alpha - 2}{\alpha - 1} - \alpha = 0 \Leftrightarrow \frac{2\alpha^2 - 3\alpha - 2}{\alpha - 1} = 0 \Leftrightarrow f(\alpha) = 0.$$
- Quindi, per la funzione di iterazione ϕ_1 , il metodo di punto fisso è consistente.

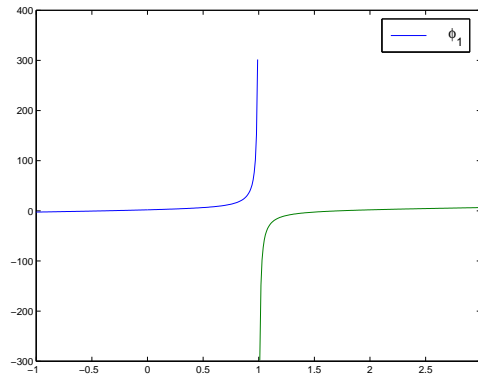


Figura 6: grafico di $\phi_1 = \frac{3x^2 - 4x - 2}{x - 1}$

- Si osserva che non possiamo trovare un intervallo $[a, b]$ tale che $\alpha \in [a, b]$ e $a < \phi_1 < b$, quindi per la ricerca della radice $\alpha = 2$,

oppure $\alpha = -1/2$ il metodo di punto fisso con la funzione di iterazione ϕ_1 non è convergente.

- b) – Sia α la radice di $f(x) = 0$. Il metodo è consistente se $\phi_2(\alpha) = \alpha \Leftrightarrow \frac{\alpha}{\alpha-1} = 0$. Se $\alpha = -\frac{1}{2}$, allora $\frac{-1/2}{-1/2-1} - 2 = -\frac{5}{3}$ quindi per la ricerca della radice $\alpha = -\frac{1}{2}$ il metodo di punto fisso non è convergente. Invece per la radice $\alpha = 2$ il metodo di punto fisso con la funzione di iterazione ϕ_2 è consistente.

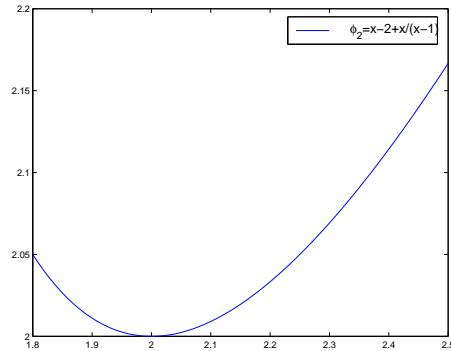


Figura 7: grafico di $\phi_2 = x - 2 + \frac{x}{x-1}$

- Per la ricerca della radice $\alpha = 2$, verifichiamo se il metodo è convergente. Per esempio, scegliamo l'intervallo $[a, b] = [1.8, 2.5]$
 - * se $x \in [1.8, 2.5]$ allora $1.8 < \phi_2 < 2.5$
 - * ϕ_2 è derivabile e $\phi_2'(x) = 1 - \frac{1}{(x-1)^2}$
 - * $\exists K = 0.6 < 1$ tale che $|\phi_2'(x)| \leq K, \forall x \in [1.8, 2.5]$

Quindi, il metodo di punto fisso con funzione di iterazione ϕ_2 è convergente.

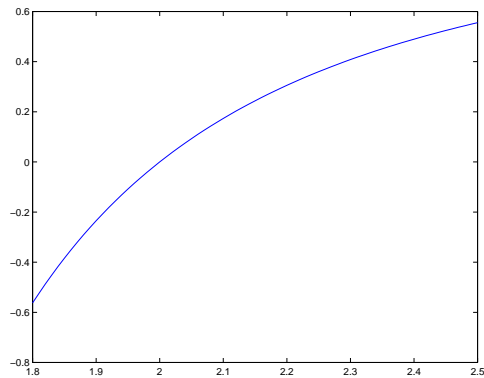


Figura 8: grafico di $\phi_2' = 1 - \frac{1}{(x-1)^2}$

- Utilizziamo il programma `qssptofis.m` con la funzione di punto fisso ϕ_2 :

```
>>xv=2.5;
>>nmax=100;
>>toll=1e-8;
>>g='x-2+x./(x-1)';
>>fun='(2*x.^2-3*x-2)./(x-1)';
>>[xvect,xdif,fx,it]=...
    qssptofis(xv,nmax,toll,g,fun);

    Numero di Iterazioni : 6
    Radice calcolata      : 2.00000000

>>xdif

    xdif =

                                0
    0.333333333333333
    0.14285714285714
    0.02325581395349
    0.00055340343110
    0.00000030642484
    0.000000000000009
```

Quindi la convergenza è quadratica.

- c) Si riconosce il metodo di Newton, quindi ci aspettiamo ad una convergenza quadratica.

Esercizio 6. (Approssimazione di funzione)

- a) Calcoliamo il polinomio interpolatore di Lagrange:

```
>>fun='sin(2*pi*x)';  
>>a=-1;  
>>b=1;  
>>n=21;  
>>[xnodes, fnodes, x, fx, px]=...  
    qssinterpol(a, b, n, 1, fun);  
>>plot(x,fx);
```

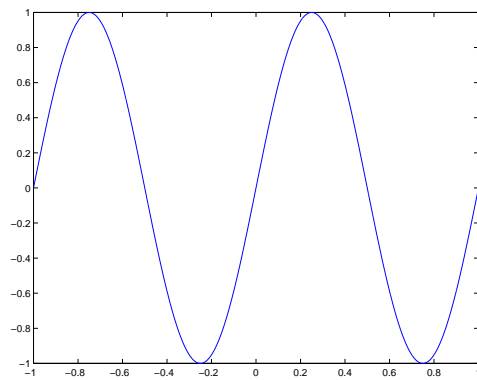


Figura 9: Polinomio interpolatore di Lagrange

- b) Calcoliamo con MATLAB la spline cubica interpolatoria di tipo not-a-knot:

```
>>a=-1;  
>>b=1;  
>>n=21;  
>>h=(b-a)/(n-1);  
>>f='sin(2*pi*x)';
```

```

>>x=[a:h:b];
>>y=eval(f);
>>xx=[a:h/100:b];
>>yy=spline(x,y,xx);

```

c) Confrontiamo

- la funzione f e il polinomio interpolatorio di Lagrange
- la funzione f e la spline cubica interpolatoria

```

f='sin(2*pi*x)';
a=-1;
b=1;
n=21;
h=(b-a)/(n-1);
x=[a:h:b];
y=eval(f);

xv=[a:h/2:b];
px=qsslagrange(x,y,xv);

xx=[a:h/2:b];
yy=spline(x,y,xx);

x=xx;
fx=eval(f);

errLagrange=norm(fx-px,inf)
errSpline=norm(fx-yy,inf)

subplot(1,2,1);
plot(xx,fx,'b',xv,px,'r');
legend('f','Lagrange');
subplot(1,2,2);
plot(xx,fx,'b',xx,yy,'r');
legend('f','spline');

errLagrange =

1.187770777288932e-007

```

```
errSpline =  
0.00246825880028
```

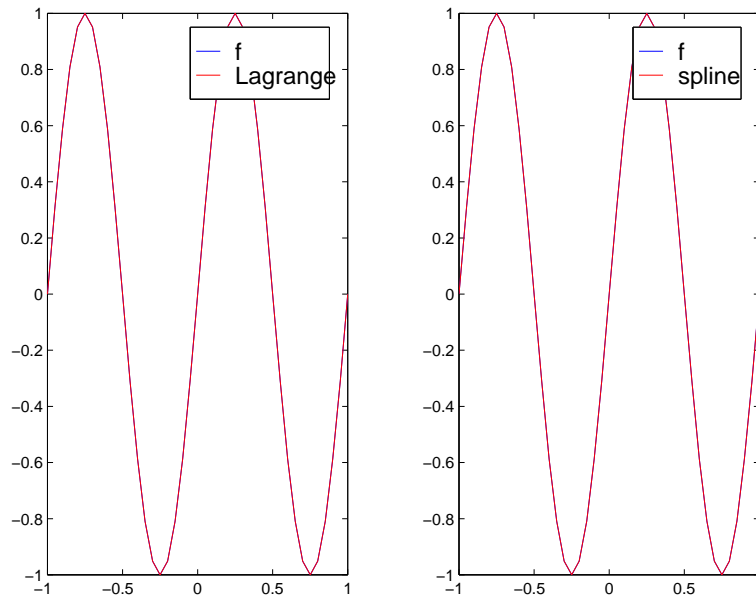


Figura 10: Confronto tra f e polinomi di Lagrange e tra f e la spline cubica

d)

```
a=-1;  
b=1;  
n=21;  
h=(b-a)/(n-1);  
x=[a:h:b];  
for i=1:n  
    y(i)=sin(2*pi*x(i))+(-1)^(i+1)*1e-4;  
end;  
xv=[a:1/100:b];  
px=qsslagrange(x,y,xv);  
  
xx=[a:1/100:b];  
yy=spline(x,y,xx);
```

```

f='sin(2*pi*x)';
x=xx;
fx=eval(f);

errLagrange=norm(fx-px,inf)
errSpline=norm(fx-yy,inf)
subplot(1,2,1);
plot(xv,px);
legend('Lagrange');
subplot(1,2,2);
plot(xx,yy);
legend('spline');
errLagrange =

    1.07717485765760

errSpline =

    0.00275963292484

```

Esercizio 7. (Differenziazione numerica)

1. Secondo la formula di Taylor abbiamo:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + hf'(x_i) + \frac{h^2}{2}f''(x_i) + \frac{h^3}{6}f'''(x_i) + \frac{h^4}{24}f^{(iv)}(\xi_1)$$

$$f(x_{i+3}) = f(x_i) + 3hf'(x_i) + \frac{(3h)^2}{2}f''(x_i) + \frac{(3h)^3}{6}f'''(x_i) + \frac{(3h)^4}{24}f^{(iv)}(\xi_2)$$

$$f(x_{i+2}) = f(x_i) + 2hf'(x_i) + \frac{(2h)^2}{2}f''(x_i) + \frac{(2h)^3}{6}f'''(x_i) + \frac{(2h)^4}{24}f^{(iv)}(\xi_3)$$

Moltiplichiamo la prima equazione per 18, la seconda per 2 e la terza per -9, sommiamo quindi le tre relazioni e usiamo il teorema di media. Otteniamo:

$$\begin{aligned}
& 18f(x_{i+1}) + 2f(x_{i+3}) - 9f(x_{i+2}) = \\
& = (18+2-9)f(x_i) + (18+6-18)hf'(x_i) + \left(\frac{18}{2} + \frac{18}{2} - \frac{36}{2}\right)h^2f''(x_i) + \\
& + \left(\frac{18}{6} + \frac{54}{6} - \frac{72}{6}\right)h^3f'''(x_i) + \left(\frac{18}{24} + \frac{2 \cdot 81}{24} - \frac{16 \cdot 9}{24}\right)h^4f^{(iv)}(\xi)
\end{aligned}$$

Quindi abbiamo

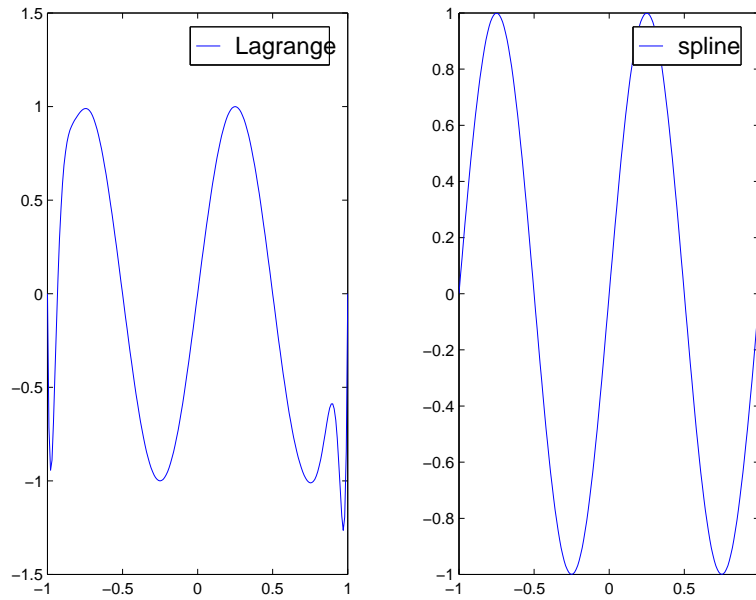


Figura 11: Comportamento alle perturbazioni

$$\frac{18f(x_{i+1})+2f(x_{i+3})-9f(x_{i+2})}{6h} = f'(x_i) + O(h^3),$$

cioè la formula di differenziazione numerica ha ordine di accuratezza pari a 3.

Esercizio 8. (Integrazione numerica)

a) Le formule di quadratura richieste si scrivono come segue

- metodo del punto medio:

$$I_{pm} = (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) = (1-0) \cdot (0.5)^{m-1} (0.5)^{n-1}$$

- metodo del trapezio:

$$I_{tr} = (b-a)\left(\frac{f(a)+f(b)}{2}\right) = (1-0) \cdot (0+0) = 0$$

- metodo di Simpson

$$I_S = (b-a)/6 \cdot (f(a)+4f((a+b)/2)+f(b)) = 2/3 \cdot (0.5)^{m-1} (0.5)^{n-1}$$

- b) Il grado di precisione della formula del punto medio è $r = 1$, ovvero vengono integrate esattamente tutte le funzioni costanti e lineari. Quindi

$$(m - 1) + (n - 1) \leq 1 \quad \rightarrow \quad m + n - 2 \leq 1 \quad \rightarrow \quad m + n \leq 3,$$

da cui, per i valori $m = 1, n = 2$ oppure $m = 2, n = 1$, il punto medio fornisce il valore esatto dell'integrale.

Per quanto riguarda il metodo di Simpson, abbiamo che il grado di esattezza è $r = 3$, da cui

$$(m - 1) + (n - 1) \leq 3 \quad \rightarrow \quad m + n - 2 \leq 3 \quad \rightarrow \quad m + n \leq 5.$$

Le coppie di valori ammissibili sono dunque $m = 1, n = 4, m = 2, n = 3, m = 3, n = 2, m = 4, n = 1$.

- c) Per $m = 2, n = 1$, l'integrale diventa

$$I = \int_0^1 x^2 dx$$

L'errore commesso utilizzando il metodo del trapezio semplice è

$$|I - I_{tr}| \leq \frac{(b - a)^3}{12} \max_{x \in [0,1]} |f''(x)| = \frac{1}{12} \max_{x \in [0,1]} 2x = \frac{1}{6}.$$