

1-OT. Si consideri la funzione

$$f(\mathbf{x}) = a^2 y^4 + 2 a y^3 - b^2 x^2 + 2b x y, \quad \text{con } a, b \in \mathbb{R} \text{ e } a, b \neq 0.$$

1. Trovare i punti stazionari di $f(\mathbf{x})$ per $\forall a, b \in \mathbb{R}$ e $a, b \neq 0$.
2. Classificare i punti stazionari per $\forall a, b \in \mathbb{R}$ e $a, b \neq 0$.
3. Per $a = 1.5$ e $b = 1/3$ e per $a = 1$ e $b = 1$ commentare se i risultati analitici di classificazione trovati dei punti stazionari sono compatibili con il grafico 3D di f e il grafico delle linee di livello, su $[-2.5, 0.5, -1, 0.5]$. A questo fine si crei un file contenente le seguenti istruzioni

```
[x, y] = meshgrid ( -2.5:0.05:0.5 , -1.:0.05:0.5);  
f = ... (si scriva la funzione obiettivo f);  
v=[-1:0.05:1]';  
contour(x,y,f,v)
```

4. Si ricerchino gli eventuali massimi relativi di $f(\mathbf{x})$ utilizzando la function **fminunc** invocando sia il metodo **Quasi-Newton BFGS** (vedi 4.1 e 4.3) sia il metodo del **gradiente** (vedi 4.2 e 4.3) con le seguenti Options.

- Il problema non è LargeScale
- Si assegna 159 come massimo numero di valutazioni dell'obbiettivo
- Si assegna 81 come massimo di iterazioni
- Si usa la matrice identità come matrice iniziale approssimante l'Hessiana
- Si fornisce il gradiente
- Si assegnano le seguenti tolleranze: TolFun:1.e-10; TolX: 1.d-10

4.1 Nel caso del **metodo Quasi-Newton BFGS** con **a = 1.5** e **b = 1/3**: si trovi il più piccolo k per cui $\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|_\infty < 10^{-7}$ partendo dal punto $\mathbf{x}_0 = (0.6, -1)$ e si scriva per le iterate 0, 1, per la penultima e ultima il valore di $f(\mathbf{x}_k)$ e $\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|_\infty$ e il punto \mathbf{x}_k .

4.2 Nel caso del **metodo del gradiente** con **a = 1** e **b = 1**: si trovi il più piccolo k per cui $\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|_\infty < 10^{-7}$ partendo dal punto $\mathbf{x}_0 = (-0.8, -0.8)$ e si scriva per le iterate 0, 1, per la penultima e ultima il valore di $f(\mathbf{x}_k)$ e $\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|_\infty$ e il punto \mathbf{x}_k .

4.3 Per entrambi i casi (4.1 e 4.2) si crei il vettore g contenente $\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|_\infty = \textit{First-order optimality}$, considerando nel caso del metodo del gradiente solo le ultime 10 iterate prima del test di arresto.

Si effettui il seguente programma :

- nit= length(g);
- for i=1:nit-1
- it(i)=i;
- rg(i)=g(i+1)/g(i);
- end
- it(nit)=nit;
- figure(1)
- plot(it, log10(abs(g(1:nit))), 'r*')

- xlabel(' num. it')
- ylabel(' log10(abs(g)) red')
- rg'

Riportare per entrambi i metodi il grafico qualitativo ed i valori del fattore di convergenza. Si valuti infine il tipo di convergenza osservato.

1-TD. Si $f(t) = 3t - 1$. Calcolare numericamente i coefficienti c_n per $n = -2, \dots, 2$ con $N = 2^{10}$ punti di campionamento. Si considerino i polinomi trigonometrici (serie di Fourier troncate)

$$S_k(t) = \sum_{n=-k}^k c_n e^{int}.$$

Si tracci un grafico di S_k per $k = 5, 25$. Commentare la convergenza di S_k .

2-TD. Sia $f(t) = \cos(3t) \sin(3t)$. Tracciare i grafici di $|c_n|$, $Re(c_n)$ e $Im(c_n)$. Calcolare (mediante i c_n)

$$\int_0^{2\pi} f(t) dt \quad \text{e} \quad \int_0^{2\pi} f^2(t) dt.$$

1-OT. Siano $f \in C^2(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$, $\mathbf{x}_k, \mathbf{s}_k \in \mathbb{R}^n$, θ_k l'angolo compreso tra \mathbf{s}_k e $\mathbf{g}_k = \nabla f(\mathbf{x}_k)$.

1. Affinchè \mathbf{s}_k risulti essere una direzione di discesa discutere, motivandola, la proprietà in termini l'angolo θ_k .
2. Sia $\alpha_{k+1} = \operatorname{argmin}\{f(\mathbf{x}_k + \alpha\mathbf{s}_k), \forall \alpha > 0\}$ posto $\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_{k+1}\mathbf{s}_k$ e $\mathbf{g}_{k+1} = \nabla f(\mathbf{x}_{k+1})$ calcolare $\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{s}_k$.

2-OT. Sia \mathbf{x}_k successione convergente a \mathbf{x}^* con $f \in C^3$ e $\nabla f(\mathbf{x}^*) = 0$ e $\nabla^2 f(\mathbf{x}^*)$ definita positiva. Specificare il tipo di comportamento asintotico delle seguenti quantità:

$$rg = \frac{\|\nabla f(\mathbf{x}_{k+1})\|}{\|\nabla f(\mathbf{x}_k)\|}, \quad rx = \frac{\|\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}^*\|}{\|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\|}, \quad rf = \frac{f(\mathbf{x}_{k+1}) - f(\mathbf{x}^*)}{f(\mathbf{x}_k) - f(\mathbf{x}^*)}$$

1. per il metodo del gradiente,
2. per il metodo di Newton,
3. per il metodo Quasi-Newton BFGS,
4. per il metodo della trust-region.

3-OT. Si consideri la funzione $f(\mathbf{x}) = a(y + b x)^2 + y^4 + cy$, con $a > 0$ e $b > 0$.

1. Trovare i punti stazionari.
2. Scrivere la condizione sufficiente del secondo ordine per i minimi e massimi e verificare se i punti stazionari soddisfano la condizione sufficiente.
3. Definire il passo di Newton δ_k e lo si determini relativamente al punto $\mathbf{x}_k = (1/b, -1)^T$.
4. Verificare che δ_k risulta una direzione di discesa.
5. Scrivere la regola di Armijo. Assegnando $c = 16$ trovare i valori di ρ per cui risulta ammissibile ammissibile $\alpha = 1$.

1-TD. Sia $f : [0, 2\pi) \rightarrow \mathbb{R}$ continua e limitata. Siano $\Delta t = 2\pi/N$, $t_k = k\Delta t$, $y_k = f(t_k)$ e $w = e^{i\Delta t}$. Ricavare dalla definizione dei coefficienti di Fourier c_n l'approssimazione con i coefficienti discreti

$$Y_n = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} y_k w^{-kn}.$$

2-TD. Siano c_n i coefficienti di Fourier di $f : [0, 2\pi) \rightarrow \mathbb{R}$. Stabilire se sono vere o false le seguenti implicazioni:

- se $c_0 = 0$ allora f ha media nulla su $(0, 2\pi)$,
- $c_0 > 0$ se e solo se $f > 0$,
- se $f > 0$ allora $\operatorname{Im}(c_n) > 0$ per ogni $n \in \mathbb{N}$.