

Se A è una matrice quadrata $n \times n$ mal condizionata, allora:

- a. $K(A)$ è molto grande.
- b. $\|A^{-1}\|$ è molto grande.
- c. $\|A\|_2$ è molto grande.



La risposta corretta è: $K(A)$ è molto grande.

Se

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Allora:

- a. $K_2(A) = 2$.
- b. $K_2(A) = 4$.
- c. $K_2(A) = \frac{4}{3}$.



La risposta corretta è: $K_2(A) = 2$.

Sia $Ax = b$ un sistema lineare. Quale delle seguenti affermazioni è corretta:

(Δx = errore su x , Δb = errore su b)

- a. Nessuna delle precedenti.
- b. $\frac{\|x\|}{\|\Delta x\|} \geq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|b\|}{\|\Delta b\|}$
- c. $\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \geq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}$

✘

La risposta corretta è: Nessuna delle precedenti.

Se il vettore $v = (10^6, 1)^T$ è approssimato dal vettore $\tilde{v} = (999996, 1)^T$, allora in $\|\cdot\|_\infty$ l'errore relativo tra v e \tilde{v} è:

- a. Nessuna delle precedenti.
- b. $4 \cdot 10^{-6}$.
- c. 4.

✔

La risposta corretta è: $4 \cdot 10^{-6}$.

Dati $n + 1$ punti $\{x_i, y_i\}$, $i = 0, \dots, n$, il polinomio di interpolazione $p(x)$:

- a. Nessuna delle precedenti.
- b. ha grado $> n$.
- c. ha grado $= n + 1$.



La risposta corretta è: Nessuna delle precedenti.

Dati $n + 1$ punti $\{x_i, y_i\}$, $i = 0, \dots, n$, il polinomio di interpolazione nella forma di Lagrange ha coefficienti:

- a. Nessuna delle precedenti.
- b. Uguali ai valori y_i .
- c. Che si calcolano risolvendo un sistema lineare.



La risposta corretta è: Uguali ai valori y_i .

Sia $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ funzione convessa . Vale:

- a. Se $\nabla f(x^*) = 0$ allora x^* è un punto di minimo globale.
- b. Nessuna delle precedenti.
- c. Se $\nabla f(x^*) = 0$ allora x^* è un punto di minimo locale.



La risposta corretta è: Se $\nabla f(x^*) = 0$ allora x^* è un punto di minimo globale.

Sia $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ derivabile:

- a. $\nabla f(x^*) = 0$ è condizione necessaria e sufficiente affinché x^* sia un punto di minimo.
- b. $\nabla f(x^*) = 0$ è condizione necessaria e sufficiente affinché x^* sia un punto stazionario.
- c. $\nabla f(x^*) = 0$ è condizione necessaria e sufficiente affinché x^* sia un punto di massimo.



La risposta corretta è: $\nabla f(x^*) = 0$ è condizione necessaria e sufficiente affinché x^* sia un punto stazionario.

Sia A una matrice $n \times n$ simmetrica, allora:

- a. $A = A^{-1}$
- b. $A = A^T$
- c. $I = AA^{-1}$



La risposta corretta è: $A = A^T$

Se U è una matrice $n \times n$ ortogonale allora:

- a. U è non singolare.
- b. Nessuna delle precedenti.
- c. U è simmetrica.



La risposta corretta è: U è non singolare.

Sia

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Allora:

- a. La norma-2 di A è $\|A\|_2 = 4$.
- b. La norma-2 di A è $\|A\|_2 = 2$.
- c. La norma-2 di A è $\|A\|_2 = 2$.



La risposta corretta è: La norma-2 di A è $\|A\|_2 = 4$.

Se A è una matrice quadrata $n \times n$, allora:

- a. $\|A\|_2 = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$.
- b. Sono entrambe esatte.
- c. $\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$.



La risposta corretta è: $\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$.

Nel sistema Floating Point $\mathcal{F}(10, 2, -2, 2)$, se $x = \pi$, $w = e$, e $z = fl(x) * fl(w)$, allora:

- a. $fl(z) = 0.0837 \times 10^2$.
- b. $fl(z) = 0.837 \times 10^1$.
- c. $fl(z) = 0.84 \times 10^1$.



La risposta corretta è: $fl(z) = 0.84 \times 10^1$.

Usando la notazione scientifica normalizzata con base $\beta = 10$, se $x = 282.94$, allora:

- a. La mantissa di x è 0.28294 e la parte esponenziale è 10^3 .
- b. Nessuna delle precedenti.
- c. La mantissa di x è 2.8294 e la parte esponenziale è 10^2 .



La risposta corretta è: La mantissa di x è 0.28294 e la parte esponenziale è 10^3 .

Sia $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ definita come $f(x_1, x_2) = x_1 e^{x_2}$, scelta come iterata iniziale del metodo del gradiente $x^{(0)} = (0, 0)^T$ e $\alpha = 1$, allora:

- a. $x^{(1)} = (1, 0)^T$.
- b. $x^{(1)} = (-1, 0)^T$.
- c. $x^{(1)} = (0, 0)^T$.



La risposta corretta è: $x^{(1)} = (-1, 0)^T$.

Il metodo di discesa del gradiente trova la soluzione del seguente problema di ottimizzazione

$$\min_x f(x)$$

- a. Generando una sequenza $\{x_k\}_k$ tale che, dato x_0 , l'iterata x_{k+1} è calcolata come $x_{k+1} = x_k + \alpha \nabla f(x_k)$ per $\alpha > 0$ lunghezza del passo.
- b. Generando una sequenza $\{x_k\}_k$ tale che, dato x_0 , l'iterata x_{k+1} è calcolata come $x_{k+1} = x_k - \alpha \nabla f(x_k)$ per $\alpha > 0$ lunghezza del passo.
- c. Generando una sequenza $\{x_k\}_k$ tale che, dato x_0 , l'iterata x_{k+1} è calcolata come $x_{k+1} = x_k - \alpha \nabla f(x_k)$ per $\alpha \neq 0$ lunghezza del passo.



La risposta corretta è: Generando una sequenza $\{x_k\}_k$ tale che, dato x_0 , l'iterata x_{k+1} è calcolata come $x_{k+1} = x_k - \alpha \nabla f(x_k)$ per $\alpha > 0$ lunghezza del passo.

Il problema lineare ai minimi quadrati $\min \|Ax - b\|_2^2$ ha equazioni normali:

- a. $Ax = A^T b$
- b. $Ax = b$
- c. $A^T Ax = A^T b$



La risposta corretta è: $A^T Ax = A^T b$

Sia A matrice $m \times n$ con $(m > n)$ e $rg(A) = k = n$, allora la soluzione del problema lineare ai minimi quadrati $\min \|Ax - b\|_2^2$:

- a. è soluzione del sistema $A^T Ax = A^T b$.
- b. è soluzione del sistema $AA^T x = A^T b$.
- c. è soluzione del sistema $A^T Ax = Ab$.



La risposta corretta è: è soluzione del sistema $A^T Ax = A^T b$.

Ogni matrice A $n \times n$ simmetrica e definita positiva è fattorizzabile come $A = LL^T$:

- a. con L matrice triangolare superiore.
- b. con L matrice triangolare inferiore.
- c. con L matrice diagonale



La risposta corretta è: con L matrice triangolare inferiore.

Sia A $n \times n$, il raggio spettrale è:

- a. è il massimo autovalore di A .
- b. è il massimo autovalore in modulo di A .
- c. è il massimo autovalore in modulo di A^T .



La risposta corretta è: è il massimo autovalore in modulo di A .

Sia

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & 2 & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

- a. Il metodo di Jacobi è convergente quello di Gauss-Seidel no.
- b. Il metodo di Gauss-Seidel e il metodi di Jacobi non convergono.
- c. Il metodo di Gauss-Seidel e il metodi di Jacobi convergono.



La risposta corretta è: Il metodo di Gauss-Seidel e il metodi di Jacobi convergono.

I valori singolari sono tutti:

- a. Strettamente positivi (> 0).
- b. Positivi o negativi, mai nulli ($\neq 0$).
- c. Non negativi (≥ 0).



La risposta corretta è: Non negativi (≥ 0).

Se $A = U\Sigma V^T$ è la decomposizione SVD $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, allora l'approssimazione di rango k , definita come $\hat{A}(k)$, soddisfa:

- a. $\|A - \hat{A}(k)\|_2 = \sigma_k$.
- b. $\|A - \hat{A}(k)\|_F = \sigma_{k+1}$.
- c. $\|A - \hat{A}(k)\|_2 = \sigma_{k+1}$.



La risposta corretta è: $\|A - \hat{A}(k)\|_2 = \sigma_{k+1}$.