

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:

(  $\Delta x$  = errore su  $x$ ,  $\Delta b$  = 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 ( $\geq 0$ ).



La risposta corretta è: Non negativi ( $\geq 0$ ).

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