

תרגיל 1 | IML (67329)

שם: רונאל חרדים | ת"ז: 208917641

חלק I

Theoretical :

שאלה 1

תהי $T : V \Rightarrow W$ ה"ל ו A מטריצה תואמת, נוכיח כי אם A אורתוגונלית אזי $\forall x \in V \quad \|Ax\| = \|x\|$:

הוכחה:

אנו יודעים ש A אורתוגונלית, כלומר מרחב העמודות והשורות של המטריצה הן מרחב אורתונורמלי, כלומר הנורמה של הווקטורים שווה ל 1 לכך:

$$\|Ax\| = \|A\| \cdot \|x\| = I\|x\| = \|x\|$$

כנדרש.

שאלה 2

נחשב את הפירוק של $A = U\Sigma V^T$:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

נחשב את המטריצות:

$$A^T A = V \Sigma^2 V^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & -2 \\ 2 & -2 & 4 \end{bmatrix}$$

$$\det(A^T A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 2-\lambda & 0 & 2 \\ 0 & 2-\lambda & -2 \\ 2 & -2 & 4-\lambda \end{vmatrix} = -\lambda^3 + 8\lambda^2 - 12\lambda = -\lambda(\lambda-2)(\lambda-6) \Rightarrow 0, 2, 6$$

כעת נחשב:

$$A^T A - 0I = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & -2 \\ 2 & -2 & 4 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{eigenvector} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$A^T A - 2I = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -2 \\ 2 & -2 & 2 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{eigenvector} : \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$$A^T A - 6I = \begin{bmatrix} -4 & 0 & 2 \\ 0 & -4 & -2 \\ 2 & -2 & -2 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{eigenvector} : \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix}$$

לכן V היא:

$$V = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ -\frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{3}}{3} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} & 0 & \frac{\sqrt{3}}{3} \end{bmatrix}$$

המטריצה Σ היא:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{6} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 \end{bmatrix}$$

כעת נמצא את U :

$$u_1 = \frac{1}{\sigma_1} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} \cdot v_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} \\ -\frac{\sqrt{6}}{\sqrt{6}} \\ \frac{\sqrt{3}}{3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$u_2 = \frac{1}{\sigma_2} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} \cdot v_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

קיבלנו ש:

$$U = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

לכן:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{6} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ -\frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{3}}{3} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} & 0 & \frac{\sqrt{3}}{3} \end{bmatrix}^T$$

כנדרש.

שאלה 3

נוכיח את האלגוריתם *Power – Iteration*:

נוכיח כי מתקיים $\lim_{k \rightarrow \infty} b_k = \pm v_1$

הווקטור v_1 הוא ווקטור עצמי של A ומקיים $Av_1 = \lambda v_1$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} b_k = C_0^k \cdot b_0 = \lim_{k \rightarrow \infty} C_0^k \sum_{i=1}^n a_i v_i = \lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n a_i \lambda_i^k v_i = \lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_1^k \left[a_1 v_1 + \sum_{i=2}^n a_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k v_i \right] \Rightarrow_{k \rightarrow \infty} \lambda_1^k$$

מכיוון שמתקיים $\lambda_1 > \lambda_2 \geq \lambda_3 \dots$ אזי מתקיים כי הסיגמא מתכנסת ל 0 כאשר $k \rightarrow \infty$ לכן מתקיים כי הסדרה תתכנס ל $\lambda_1 v$ כנדרש.

שאלה 4

נחשב את מטריצת יעקוביאן של הפונקציה הנתונה.

$$f(\sigma) = U \cdot \text{diag}(\sigma) U^T x = \sum_{i=1}^n \sigma_i u_i u_i^T x$$

עבור

$$\text{diag}(\sigma)_{ij} = \begin{cases} \sigma_i & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

תחילה נחשב את הנגזרות החלקיות של הפונקציה: נשים לב כי עבור כל σ_i הנגזרת החלקית בנקודה ה i שווה ל $u_{i,i}^2 x_i$, ובשאר הקורדינטות שווה ל 0.

לכן:

$$\frac{\partial f_j(\sigma_0)}{\partial \sigma_i} = [u_i u_i^T x]_j$$

ומתקיים כי השורה ה i שווה ל $u_i \cdot \langle u_i, x \rangle$ לכן המטריצה היא:

$$J_\sigma(f) := U \text{diag}(U^T x)$$

שאלה 5

נשתמש בכלל השרשרת ונחשב את הגרדיאנט:

$$h(\sigma) = \frac{1}{2} \|f(\sigma) - y\|^2$$

נגדיר: $g(x) = \|x\|^2$. לפי כלל השרשרת מתקיים $\gamma(f \circ g)' := (f' \circ g) \cdot g'$. נחשב את הנגזרת של $g(x)$:

$$g(x)' = \nabla f(\sigma)$$

עבור מה שחישבנו בשאלה קודמת.

נחשב את הנגזרת של f ונקבל σ . בנוסף, בהרצאה הראינו כי הגרדיאנט שווה לטרנספוז של המטריצה. לכן סה"כ נקבל כי:

$$\nabla h = (\sigma)(f(\sigma) - y)^T \nabla f(\sigma)$$

כנדרש.

שאלה 6

נחשב את היעקוביאן של הפונקציה הבאה:

$$S(\mathbf{x})_j = \frac{e^{x_j}}{\sum_{l=1}^k e^{x_l}}$$

נסמן $g_i(a) = e^{a_i}$ ו $g_i(a) = e^{a_i}$. נקבל:

$$\frac{\partial S_i}{\partial a_j} = \frac{\partial}{\partial a_j} \frac{e^{a_i}}{\sum_{k=1}^d e^{a_k}} = \frac{\partial}{\partial a_j} \frac{g_i}{h}$$

נשים לב כי הנגזרת של h שווה ל

$$h' = \begin{cases} e^{a_j} & i = j \\ 0 & else \end{cases}$$

לכן מתקיים כי במקום ה j עבור $i = j$:

$$\frac{\partial}{\partial a_j} \frac{e^{a_i}}{\sum_{k=1}^N e^{a_k}} = \frac{e^{a_i} \left(\sum_{k=1}^N e^{a_k} \right) - e^{a_i} e^{a_j}}{\left(\sum_{k=1}^N e^{a_k} \right)^2} = \frac{e^{a_i}}{\left(\sum_{k=1}^N e^{a_k} \right)} \cdot \frac{\left(\sum_{k=1}^N e^{a_k} \right) - e^{a_j}}{\left(\sum_{k=1}^N e^{a_k} \right)} = S_i (1 - S_j)$$

ונקבל כי מטריצת יעקוביאן של הפונקציה S בקאורדינטה ה i, j מכילה את

$$S_i(x) (\delta_{ij} - S_j(x))$$

כנדרש.

שאלה 7

נחשב את ההסיאן של הפונקציה $x^3 - 5xy - y^5$:

כפי שהזכרנו בתרגול, ההסיאן היא נגזרת של f פעמיים - פעם אחת לפי x ופעם שניה לפי y :
תחילה נגזור לפי x :

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 3x^2 - 5y$$

כעת נגזור לפי y :

$$\frac{\partial f}{\partial y} = -5y - 5y^4$$

נגזור פעם שניה לפי x :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 6x - 5$$

נגזור פעם שניה לפי y :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = -5 - 20y^3$$

קיבלנו כי המטריצה היא:

$$H_{i,j} = \begin{pmatrix} 6x & -5 \\ -5 & -20y^3 \end{pmatrix}$$

כנדרש.

שאלה 8

נתונות דגימות x_1, x_2, \dots ב"ת בעלות אותה התפלגות, עם תוחלת ושונות סופית. נראה כי אומד ממוצע המדגם $\hat{\mu}_n = \frac{1}{n} \sum x_i$ המחושב על n דגימות הוא קבוע.

כלומר צ"ל $\lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\mu}_n = \mu$.

הוכחה:

ראינו בהרצאה כי מתקיים $\mathbb{E}[\hat{\mu}_n] = \mu$, לכן נותר להוכיח ש $\text{var}[\hat{\mu}_n] \rightarrow_{n \rightarrow \infty} 0$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\mu}_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot \sigma^2 = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sigma^2}{n} \stackrel{!}{=} 0$$

כאשר 1 נובע מסופיות שהשונות.

כנדרש.

שאלה 9

נמצא את הדרוש:

בהרצאה הראנו כי מתקיים עבור התפלגות נורמלית:

$$X \sim \mathcal{N} \left(\begin{bmatrix} \mu_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \mu_d \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \sigma_1^1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cdot & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cdot & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \sigma_d^d \end{bmatrix} \right)$$

וגם, עבור $x_i \in X$ מתקיים:

$$f(x_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \left(\frac{X_i - \mu_i}{\sigma_i} \right)^2 \right)$$

הגדרנו שפונקציית הנראות שווה ל $\mathcal{C}(\theta | x) := f_\theta(x)$

נחשב עבור X :

נתון שהמשתנים מתפלגים נורמלית וב"ת לכן ההסתברות שווה למכפלה, ונקבל:

$$\mathcal{C}(\theta | x) := f_\theta(X) = \prod_{i=1}^m f_\theta(x_i) = \prod_{i=1}^m \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} \exp \left(-\frac{1}{2} \left(\frac{X_i - \mu_i}{\sigma_i} \right)^2 \right) = \frac{m}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2 \right)$$

נעת נחשב את $\log likelihood$:

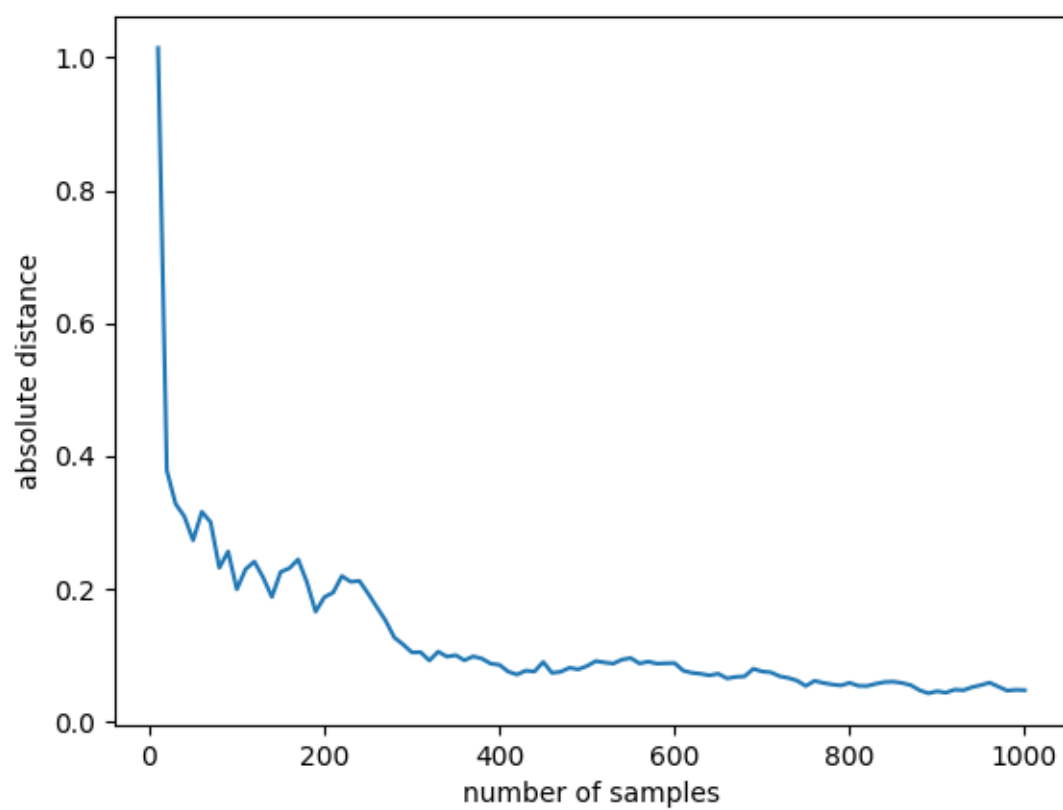
$$\begin{aligned} \ln \left[\frac{m}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2 \right) \right] &= \ln \left[\frac{m}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} \right] + \ln \left[\exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2 \right) \right] = \\ &= -\frac{m}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2 = -\frac{m}{2} \ln(2\pi) - \frac{m}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2 \end{aligned}$$

חלק II

Practical :

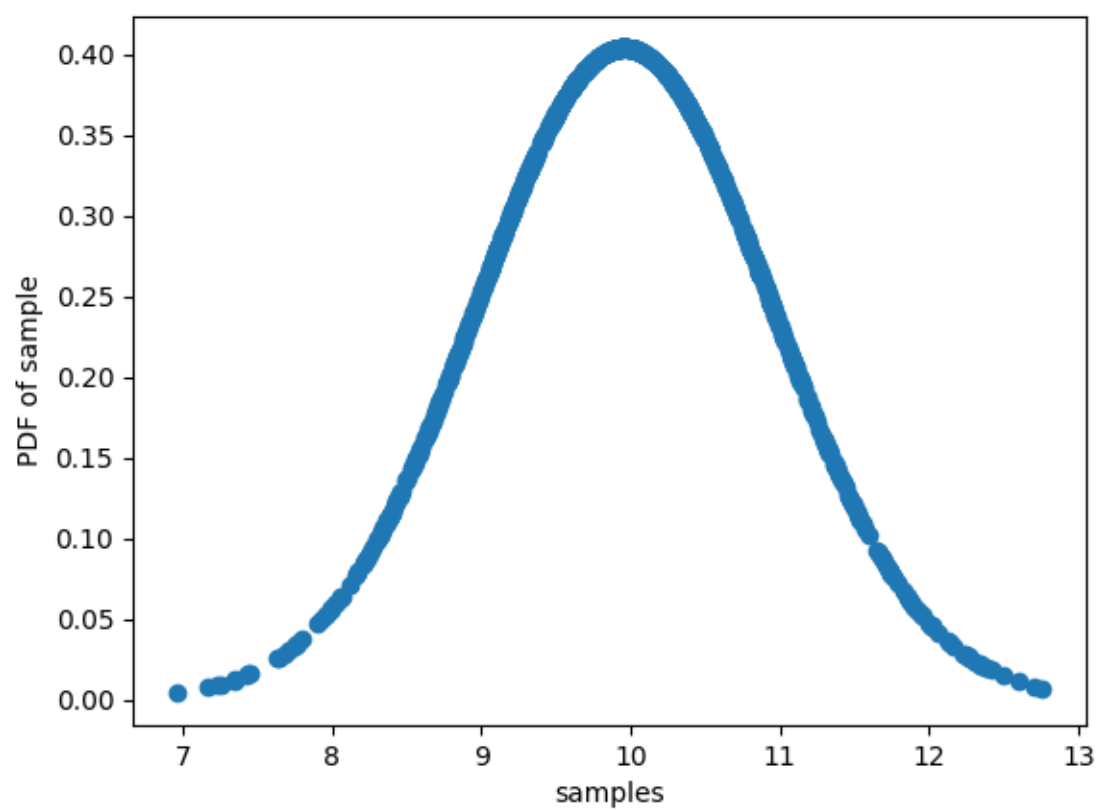
שאלה 2

הגרף שקיבלנו:



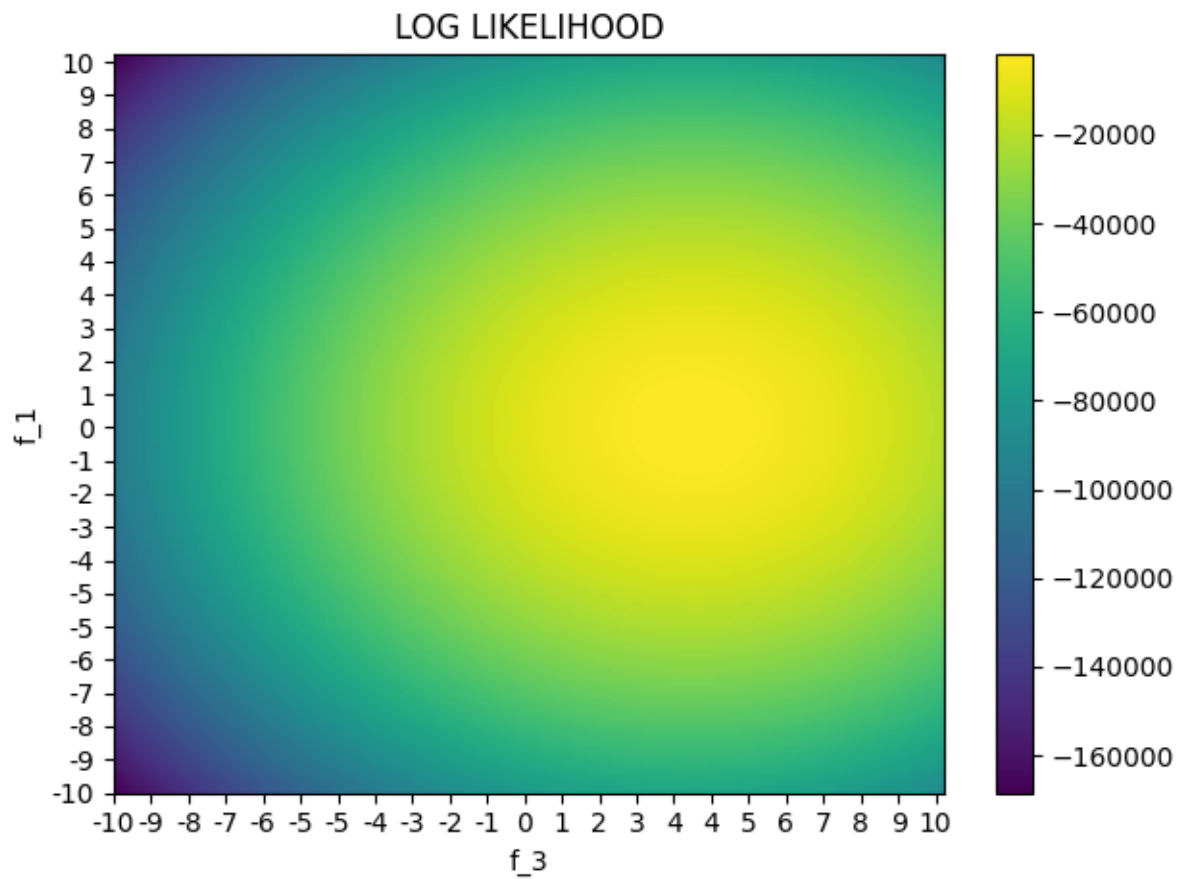
שאלה 3

הגרף שקיבלנו.
ניתן להסיק מהגרף כי הערכים מתפלגים נורמלית סביב 10.



שאלה 5

גרף ה *heatmap* הוא:



מהגרף ניתן לראות כי הערך המקסימלי מתקבל כאשר $f_1 \approx 0, f_3 \approx 4$.

שאלה 6

הערך המקסימלי מתקבל ע"י $f_1 = -0.050, f_3 = 3.970$