

Short HW1 - Dry

1. נתונים X_1, X_2, \dots, X_m משתנים מקריים i.i.d בעלי תוחלת μ ושוונות σ^2 . $Var(X_i) = \sigma^2$

ונגדיר את המשתנה המקרי $\bar{X} = \frac{1}{m} \sum_i X_i$, נרצה לחשב את $Var[\bar{X}]$, $E[\bar{X}]$

$$1. E[\bar{X}] \stackrel{\text{הגדרת } \bar{X}}{=} E\left[\frac{1}{m} \sum_i X_i\right] \stackrel{\text{לינאריות תוחלת}}{=} \frac{1}{m} E\left[\sum_i X_i\right] = \frac{1}{m} E[X_1 + \dots + X_m]$$

$$\stackrel{\text{לינאריות תוחלת}}{=} \frac{1}{m} (E[X_1] + \dots + E[X_m]) \stackrel{\text{נתון } E[X_i] = \mu}{=} \frac{1}{m} (\underbrace{\mu + \dots + \mu}_m) = \frac{m\mu}{m} = \mu$$

$$2. Var(\bar{X}) \stackrel{\text{הגדרת } \bar{X}}{=} Var\left(\frac{1}{m} \sum_i X_i\right) \stackrel{Var(aX) = a^2 Var(X)}{=} \frac{1}{m^2} Var\left(\sum_i X_i\right) = \frac{1}{m^2} Var(X_1 + \dots + X_m)$$

$$= \frac{1}{m^2} (Var(X_1) + \dots + Var(X_m)) \stackrel{\text{נתון } Var(X_i) = \sigma^2}{=} \frac{1}{m^2} (\underbrace{\sigma^2 + \dots + \sigma^2}_m) = \frac{m\sigma^2}{m^2} = \frac{\sigma^2}{m}$$

2.

1. ההתפלגות המתוארת בשאלה היא התפלגות בינומית, כאשר כל הטלה מתארת ניסוי ברנולי עם סיכוי הצלחה p , לכן $\theta_i \sim Bin(50, p)$

2. נחשב את התוחלת של θ_i לכל $1 \leq i \leq m$

$$E[\theta_i] \stackrel{\text{הגדרת שונות + הגדרת התפלגות בינומיאלית}}{=} \sum_{i=1}^m i \cdot \binom{m}{i} \cdot p^i \cdot (1-p)^{m-i} = \sum_{i=1}^m \frac{m!}{(m-i)! \cdot (i-1)!} \cdot p^i \cdot (1-p)^{m-i}$$

$$\stackrel{i \rightarrow i+1}{=} \sum_{i=0}^m \frac{m!}{(m-i-1)! \cdot i!} \cdot p^{i+1} \cdot (1-p)^{m-i-1} = mp \underbrace{\sum_{i=0}^{m-1} \binom{m-1}{i} \cdot p^i \cdot (1-p)^{m-i-1}}_{=1} = mp$$

לפי הגדרת פונקציית התפלגות

3. נמצא את m המינימלי שעבורו מתקיים $P(|\bar{\theta}(m) - \mu| > 1) \leq 0.01$

$$P(|\bar{\theta}(m) - \mu| > 1) \leq 2e^{-\frac{2m \cdot 1^2}{(50-0)^2}} = 2e^{-\frac{2m}{50^2}} = 2e^{-0.0008m}$$

כלומר נבדוק עבור איזה ערך של m מתקיים $2e^{-2m} = 0.01$

$$2e^{-0.0008m} = 0.01 / : 2$$

$$e^{-0.0008m} = 0.005 / \ln$$

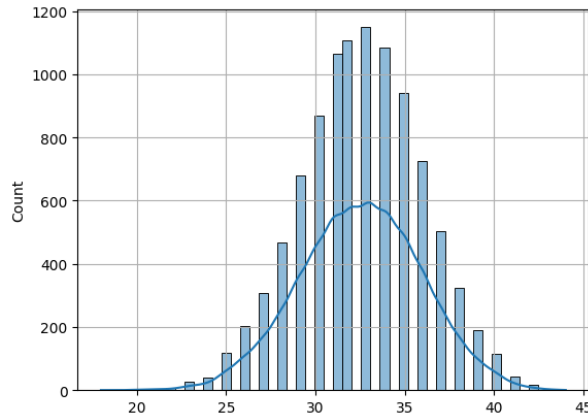
$$-0.0008m = \ln(0.005)$$

$$m = -\frac{\ln(0.005)}{-0.0008} = 6622.89$$

$$\Rightarrow m = 6623$$

ח צריך להיות מספר שלם כי מתאר מספר הטלות, לכן ה- m המינימלי המקיים את הדרישה הוא 6623.

5.



הגרף מתאר בקירוב הפתלוגות נורמלית, כאשר קיבלנו את קירוב זה לפי משפט הגבול המרכזי - לפיו תחת תנאים מסויימים, התפלגות הממוצע של סדרת משתנים מקריים בלתי תלויים תתנהג בקירוב כמו התפלגות נורמלית לאחר נירמול.

3.

1. תהי מטריצה $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, כך ש- $A > 0$, כלומר PD. נראה כי כל הערכים העצמיים של A הם חיוביים ממש:

$$\forall x \in \mathbb{R}^n : x^T A x > 0$$

עבור ערך עצמי כלשהו λ ישנם 3 אפשרויות:

$$1. \lambda = 0 \quad \underbrace{\Rightarrow}_{\substack{\text{עבור הוקטור העצמי} \\ \text{המתאים } x}} \quad Ax = \lambda x = 0 \Rightarrow x^T A x = 0$$

בסתירה להגדרת מטריצה PD.

$$2. \lambda < 0 \quad \underbrace{\Rightarrow}_{\substack{\text{עבור הוקטור העצמי} \\ \text{המתאים } x}} \quad Ax = \lambda x \Rightarrow x^T A x = x^T \lambda x = \underbrace{\lambda}_{<0} \underbrace{|x|^2}_{\geq 0} < 0$$

בסתירה להגדרת מטריצה PD.

לכן כל ערכיה העצמיים של A הם חיוביים ממש.

2. לא נכון - דוגמה נגדית:

יהיו $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ מטריצות סימטריות ו-PSD, נראה כי ייתכן והביטוי $2A - B$ אינו PSD: לפי הגדרת מטריצה PSD, קיימים וקטור v וסקלרים a, b כך שמתקיים:

$$v^T A v = a \geq 0$$

$$v^T B v = b \geq 0$$

כאשר בה"כ מתקיים $2a < b$, לכן:

$$v^T(2A - B)v = 2v^T Av - v^T Bv = 2a - b < 0$$

ולכן המטריצה $2A - B$ אינה PSD.

4. נתון כי $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$, $f(w) = w^T x + b$

1. נראה כי $\nabla_w f = x$

תחילה נגדיר את w, x :

$$w^T = [w_1, \dots, w_d]$$

$$x^T = [x_1, \dots, x_d]$$

וכעת נמצא את וקטור הגרדיאנט:

$$\begin{aligned} \nabla_w f &\stackrel{\text{הגדרת וקטור גרדיאנט}}{=} \left[\frac{\partial f}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial w_d} \right]^T \stackrel{f}{=} \left[\frac{\partial (w^T x + b)}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial (w^T x + b)}{\partial w_d} \right]^T \\ &\stackrel{\text{לפי מכפלת וקטורים}}{=} \left[\frac{\partial (w_1 x_1 + \dots + w_d x_d + b)}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial (w_1 x_1 + \dots + w_d x_d + b)}{\partial w_d} \right]^T \stackrel{\text{לפי הגדרת נגזרות חלקיות}}{=} [x_1, \dots, x_d]^T = x \end{aligned}$$

2. נמצא את המטריצה המתאימה לפונקציה f המוגדרת בשאלה:

$$\nabla_w^2 f \stackrel{\text{לפי הגדרה}}{=} \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial w_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial w_1 \partial w_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial w_1 \partial w_d} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial w_2 \partial w_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial w_2^2} & & \frac{\partial^2 f}{\partial w_2 \partial w_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial w_d \partial w_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial w_d \partial w_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial w_d^2} \end{bmatrix} \stackrel{\text{לפי סעיף א'}}{=} \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial w_1} & \frac{\partial x_1}{\partial w_2} & \dots & \frac{\partial x_1}{\partial w_d} \\ \frac{\partial x_2}{\partial w_1} & \frac{\partial x_2}{\partial w_2} & & \frac{\partial x_2}{\partial w_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_d}{\partial w_1} & \frac{\partial x_d}{\partial w_2} & \dots & \frac{\partial x_d}{\partial w_d} \end{bmatrix} \stackrel{\text{לפי הגדרת נגזרת חלקית}}{=} \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

3. המטריצה שנמצאה היא מטריצת האפס, שלה d ערכים עצמיים שהם 0 - כלומר כל ערכי

העצמיים מקיימים $\lambda \geq 0$ ולכן המטריצה PSD לפי הגדרה.

4. כעת מוגדרת הפונקציה $g: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$, $g(w) = \lambda ||w||^2$, $\lambda > 0$, נמצא את וקטור הגרדיאנט

שלה:

$$\nabla_w g \stackrel{\text{הגדרת וקטור גרדיאנט}}{=} \left[\frac{\partial g}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial g}{\partial w_d} \right]^T \stackrel{g}{=} \left[\frac{\partial (\lambda ||w||^2)}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial (\lambda ||w||^2)}{\partial w_d} \right]^T$$

$$\underbrace{\equiv}_{\substack{\text{הגדרת} \\ \text{נורמת 2}}} \left[\frac{\partial(\lambda(w_1^2 + \dots + w_d^2))}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial(\lambda(w_1^2 + \dots + w_d^2))}{\partial w_d} \right]^T = [\lambda w_1, \dots, \lambda w_d]^T = \lambda[w_1, \dots, w_d]^T$$

$$= \lambda w$$

5. נמצא את מטריצת ההסיאן של g :

$$\nabla_{wg}^2 \underbrace{\equiv}_{\substack{\text{לפי} \\ \text{הגדרה}}} \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 g}{\partial w_1^2} & \frac{\partial^2 g}{\partial w_1 \partial w_2} & \dots & \frac{\partial^2 g}{\partial w_1 \partial w_d} \\ \frac{\partial^2 g}{\partial w_2 \partial w_1} & \frac{\partial^2 g}{\partial w_2^2} & & \frac{\partial^2 g}{\partial w_2 \partial w_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 g}{\partial w_d \partial w_1} & \frac{\partial^2 g}{\partial w_d \partial w_2} & \dots & \frac{\partial^2 g}{\partial w_d^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial(2\lambda w_1)}{\partial w_1} & \frac{\partial(2\lambda w_1)}{\partial w_2} & \dots & \frac{\partial(2\lambda w_1)}{\partial w_d} \\ \frac{\partial(2\lambda w_2)}{\partial w_1} & \frac{\partial(2\lambda w_2)}{\partial w_2} & & \frac{\partial(2\lambda w_2)}{\partial w_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial(2\lambda w_d)}{\partial w_1} & \frac{\partial(2\lambda w_d)}{\partial w_2} & \dots & \frac{\partial(2\lambda w_d)}{\partial w_d} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 2\lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 2\lambda & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 2\lambda \end{bmatrix}$$

6. לפי משפט, ערכיה העצמיים של מטריצה אלכסונית הם איברי האלכסון, במטריצה שנמצאה בסעיף 5 קיבלנו מטריצה אלכסונית שאיברי האלכסון בה כולם 2λ , כאשר בשאלה נתון $\lambda > 0$ ולכן כל ערכיה העצמיים של המטריצה מקיימים $\lambda > 0$ ולכן המטריצה PD לפי הגדרה.