

שאלה 1- אלגברה לינארית:

א. יהיו $A, B \in R^{n \times n}$. תזכורת: $tr(A) := \sum_{i=1}^n A_{ii}$
הוכיחו או הפריכו את התכונות הבאות:

$$(AB)^T = B^T A^T \quad (1)$$

$$(A + B)^T = A^T + B^T \quad (2)$$

$$tr(AB) = tr(A)tr(B) \quad (3)$$

$$tr(AB) = tr(BA) \quad (4)$$

$$tr(A + B) = tr(A) + tr(B) \quad (5)$$

אם A, B הפיכות:

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \quad (6)$$

$$(A + B)^{-1} = A^{-1} + B^{-1} \quad (7)$$

ב. הוכיחו כי $Ker(A) = \{v | v \in R^n, Av = 0\}$ ו- $IM(A) = \{w | w \in R^n, \exists v \in R^n | Av = w\}$ הם תתי מרחבים לינאריים.

ג. עבור $A \in R^{n \times p}$ הוכיחו כי $IM(A^T) = Ker(A)^\perp$.

שאלה 2- מטריצת הטלה:

מטריצה איידמפוטנטית היא מטריצה $A \in R^{n \times n}$ שדרגתה r המקיימת $A = A^2$.

מטריצה סימטרית ואיידמפוטנטית נקראת **מטריצת הטלה אורתוגונלית**.

א. הוכיחו כי הע"ע של מטריצת הטלה הם 0, 1, בריבוי כדרגת המטריצה, ו-0 בריבוי השווה למימד של גרעין המטריצה.

ב. תהי $X \in R^{n \times p}$ מטריצה מדרגה מלאה ונגדיר $P_X = X(X^T X)^{-1}X^T$. הראו כי P_X היא מטריצת הטלה למרחב הנפרש על ידי העמודות של X . כלומר:

$$P_X v \in IM(X) : v \in R^n$$

ג. מצאו את $trace(P_X)$.

שאלה 3- יישומים של ליכסון אורתוגונלי:

חלק 1

תהי $A \in R^{n \times p}$ מטריצה כלשהי.

- הראו של- AA^T ול- $A^T A$ יש את אותם העי"ע. (תזכורת: בתרגיל הקודם הוכחתם שהם גם אי שליליים).
- השתמשו בכך כדי להראות שניתן לכתוב כל מטריצה $A = USV^T$ עבור U ו- V מטריצות ריבועיות מהממדים המתאימים ו- S מטריצה בגודל $n \times p$ כך ש- $S_{ii} \geq 0$ וכן $S_{ij} = S_{ji} = 0$ לכל $i \neq j$. פירוק זה נקראה פירוק ה- SVD של A .

הדרכה:

- כתבו $AA^T = U\Lambda U^T$. מדוע קיים הפירוק הזה? כעת על פי הסעיף הקודם, בחרו את V המתאימה. מדוע היא אורתוגונלית?
 - השתמשו בכך וכתבו $I = V^T V$ כדי לקבל $U\Lambda U^T = USV^T(USV^T)^T$. מי אלו איברי S במונחי איברי המטריצה Λ ? רמז: נמקו מדוע איברי Λ אי שליליים.
 - איך ניתן לבטא את העמודה ה- i של U באמצעות העמודה ה- i של V , ואיברי S ? הסיקו כי ניתן לכתוב $AV = US$ ומשם מצאו את הפירוק של A .
- אם אתם משתמשים בהדרכה עליכם לענות על השאלות בדרך.

חלק 2

א. בעבור מטריצה $X \in R^{n \times p}$ נגדיר:
הגדרה ראשונה¹:

$$PC_1^{var} = \argmax_{\substack{w \in R^p \\ \|w\|=1}} \sum_{i=1}^n |w^T x_i|^2 = \argmax_{\substack{w \in R^p \\ \|w\|=1}} \|Xw\|^2 = \argmax_{\substack{w \in R^p \\ \|w\|=1}} w^T X^T X w$$

הגדרה שניה - שגיאת ריבועים פחותים מינימאלית

$$PC_1^{LS} = \argmin_{\substack{w \in R^p \\ \|w\|_2=1}} \sum_{i=1}^n \text{dist}(x_i, w)^2,$$

כאשר

$$\text{dist}(x_i, w) = \|x_i - P_w(x_i)\|_2$$

ו $P_w(x)$ הוא ההיטל האורתוגונלי של הנק' x על תת המרחב הנפרש על ידי הוקטור w .

הניחו כי $\lambda_1 > \lambda_2 > \dots > \lambda_p$. הראו ש- $PC_1^{var} = v_1$ כאשר u_1 הוא העמודה הראשונה של U מהפירוק הספקטרלי: $X^T X = U\Lambda U^T$.

ב. הראו כי עבור כל וקטור w כך ש $\|w\|_2 = 1$ מתקיים

$$\sum_{i=1}^n \text{dist}(x_i, w)^2 = \|X\|_F^2 - \sum_{i=1}^n |w^T x_i|^2.$$

והסיקו כי $PC_1^{var} = PC_1^{LS}$. (הוא נקרא "המרכיב הראשי הראשון" של A , והתהליך למציאתו נקרא PCA עליו תרחיבו בהמשך התואר).

¹ בהמשך נראה שתחת הנחות מסויימות, מדובר בוקטור המנורמל ששונוותו היא הגבוהה ביותר מבין כל הוקטורים המכפילים מימין את מטריצת הנתונים.

הערה: פירוק ה-SVD שימושי מאוד בסטטיסטיקה, עיבוד תמונה ולמידת מכונה, ואף בבעיות רגרסיה כאשר עמודות X תלויות לינארית. תוכלו לקרוא על חלק מהשימושים [כאן](#) ו-[כאן](#).

שאלה 4- הקדמה למודל הלינארי

יהי Y משתנה מקרי כלשהו עם תוחלת ושונות סופיים.

א. נגדיר את הפונקציה - $M(a) = E[(Y-a)^2]$.

לכל a , הראו כי M מקבלת מינימום בערך $\hat{a} = E[Y]$.

ב. X ו- Y הם משתנים מקריים בעלי תוחלות ושונויות סופיות. לכל פונקציה f נגדיר –

$MSE = E[(Y-f(x))^2]$. היעזרו בסעיף א' כדי להסיק ש-MSE ממוזער עבור

$$f(\hat{x}) = E[Y|X = \hat{x}]$$

הדרכה:

השתמשו בנוסחת התוחלת השלמה וכתבו – $MSE = E[g(x)]$, כאשר מתקיים –

$$g(x) = E[(Y-f(x))^2|X = x]$$

והפעילו את סעיף א' על Y בהינתן $X = x$.