## רגרסיה ומודלים סטטיסטיים- תרגול 2

#### מטריצת מעבר מבסיס לבסיס ומטריצה מייצגת העתקה:

 $v\in A$ טענת עזר: תהי של עמודות  $A\in R^{n imes m}, u\in A^m$  אז אונת עזר: תהי  $A\in R^{n imes m}, u\in R^m$  טענת עזר: תהי הוכחה: colspace(A)

$$v_i = \sum_{j=1}^m A_{ij} u_j = \sum_{j=1}^m [A^j]_i u_j$$

: ובאותו האופן

$$v = \sum_{j=1}^{m} A^{j} u_{j}$$

#### <u>: הגדרות</u>

וכן זוהי הקומבינציה  $v=\sum_{i=1}^n k_ib_i=Bk$  בסיס **סדור** ל-V, ולכן  $B=\{b_1,\dots,b_n\}$ ו- ו- $v\in V$  בסיס בסיס מדור למערכת המשוואות). נגדיר את וקטור הלינארית היחידה המקיימת את שוויון זה (פתרון יחיד למערכת המשוואות). נגדיר את וקטור  $[v]_B=(k_1,\dots,k_n)^T:B$ 

הערה: שימו לב שאם B הוא הבסיס הסטנדרטי אז  $v]_B=v$ . ניתן להסתכל על כך באופן הבא: תחת הבסיס הסטנדרטי "מערכת הצירים" היא זו המוכרת לנו- הקרטזית, ולכן הקואורדינאטות מוגדרות הבסיס הסטנדרטי "מערכת הצירים" היא זו המוכרת לחשוב על כך כשינוי של מערכת צירים לכזו בעלת בדיוק באופן שבו אנו מכירים. תחת בסיס אחר, ניתן לחשוב על כך כשינוי של מערכת הצירים החדשה. נקודות ייחוס שונות מראשית הצירים, ולכן נצטרך לייצג את הוקטור v תחת מערכת הצירים החדשה.

#### :וגמה

$$.\mathcal{B}=\left(\left[egin{array}{c}1\0\end{array}
ight],\left[egin{array}{c}1\1\end{array}
ight]
ight),v=\left[egin{array}{c}2\5\end{array}
ight]$$
 ,  $V=\mathbb{R}^2$ 

$$v=a_1egin{bmatrix}1\0\end{bmatrix}+a_2egin{bmatrix}1\1\end{bmatrix}=egin{bmatrix}2\5\end{bmatrix}$$
: אז על מערכת הצירים

$$v=-3egin{bmatrix}1\0\end{bmatrix}+5egin{bmatrix}1\1\end{bmatrix}=egin{bmatrix}2\5\end{bmatrix}$$
 -טי מתקיים ש- $[v]_{\mathcal{B}}=egin{bmatrix}-3\5\end{bmatrix}$  מכאן,

$$egin{bmatrix} 1 & 1 & | & 2 \ 0 & 1 & | & 5 \end{bmatrix} 
ightarrow egin{bmatrix} 1 & 0 & | & -3 \ 0 & 1 & | & 5 \end{bmatrix}$$
 מחילופין, הפעולה זהה ל- $\begin{bmatrix} 1 & 1 \ 0 & 1 \end{bmatrix} egin{bmatrix} a_1 \ a_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 2 \ 5 \end{bmatrix}$  אחילופין, הפעולה דהה ל- $\begin{bmatrix} 1 & 1 \ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \ 5 \end{bmatrix}$ 

$$[v]_{\mathcal{B}} = egin{bmatrix} -3 \ 5 \end{bmatrix}$$
 הפתרון היחיד היינו

2. מטריצת מעבר מבסיס לבסיס: יהיו B,C בסיסים סדורים ל- $[v]_B$ ,  $v\in V$ , V, מטריצת המעבר מבסיס B, C היא המטריצה לבסיס B (היחידה) המקיימת:  $[I]_C^B[v]_B=[v]_C$  במילים- המטריצה שהכפלה B לבסיס B היא המטריצה B (היחידה) הבסיס B, תתן את וקטור הקואורדינאטות של D לפי הבסיס D, תתן את וקטור הקואורדינאטות של D לפי הבסיס D.

בסיס B לפי הבסיס B לפי הוכחה הוכחה. C הוכחה עמנה B עמודות המטריצה הן וקטורי הקואורדינטות של וקטור הקואורדינטות בסיסים B, C בסיסים ומהגדרת וקטור הקואורדינטות: B, C בסיסים ומהגדרת וקטורי הקואורדינטות: B, C בסיסים ומהגדרת וקטור הקואורדינטות: B, C בסיסים ומודים ומודי

 $[I]_{C}^{B}[v]_{B} = [v]_{C} \Leftrightarrow [I]_{C}^{B}B^{-1}v = C^{-1}v \Leftrightarrow [I]_{C}^{B}B^{-1}v = C^{-1}BB^{-1}v \Leftrightarrow [I]_{C}^{B} = C^{-1}B \Leftrightarrow [I]_{C,j}^{B}$  $= C^{-1}b_{j} = [b_{j}]_{C}$ 

הערה: בחלק מהמקורות היא נקראת דווקא " מטריצת המעבר מבסיס לבסיס ". נתייחס אליה כפי שמוגדר בחלק מהמקורות היא נקראת דווקא " מטריצת המעבר מבסיס כפי היא נקראת דווקא " בפין.

טענה  $[I]_{C}^{B}=\left([I]_{B}^{C}\right)^{-1}$ . ההוכחה נובעת ישירות מהטענה הקודמת. שימו לב שמכך נוכל להסיק שאם B מטריצה ריבועית מדרגה מלאה- כלומר עמודותיה מהוות בסיס, אז  $B^{-1}$  היא מטריצת מעבר מהבסיס B הסטנדרטי לבסיס שהוא העמודות של B.

Span(C), V=Span(B): C,B בסיסים ,  $T:V\to W$  קיימת לנגארית לכל העתקה מטריצה מטריצה המייצגת שלכל וקטור שלכל וקטור ווהי המטריצה המייצגת המיימת שלכל וקטור ווהי המטריצה המייצה המייצה המיימת שלכל בסיס בסיס בסיס Bבתחום ו-Cבטווח.

. שימו לב שמטריצת מעבר היא מקרה פרטי בו T היא מעבר הזהות שימו לב

T:V o Vו- היא העתקה לינארית, אז: T:V o Vו- מטריצת מעבר מבסיס מעבר מבסיס מענה בסיס וויענה ווי $[I]_C^B$  מטריצת מעבר מבסיס וויענה בסיס וויענה אז:  $[T]_C=[I]_C^B[T]_B[I]_B^C$ 

: הוכחה

 $[I]_C^B[T]_B[I]_B^C[v]_C = [I]_C^B[T]_B[v]_B = [I]_C^B[T(v)]_B = [T(v)]_C = [T]_C[v]_C$  מתקיים יצוג יחיד  $v \in V$  מתקבלת הטענה.  $v \mapsto [v]_C$ 

Consider the linear transformation F on  $\mathbf{R}^2$  defined by  $F(x,y)=(5x-y,\ 2x+y)$  and the following bases of  $\mathbf{R}^2$ :

$$E = \{e_1, e_2\} = \{(1, 0), (0, 1)\}$$
 and  $S = \{u_1, u_2\} = \{(1, 4), (2, 7)\}$ 

(c) Find the matrix B that represents F in the basis S.

**Method 2.** By Theorem 6.7,  $B = P^{-1}AP$ . Thus,

$$B = P^{-1}AP = \begin{bmatrix} -7 & 2 \\ 4 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & -1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$$

. הטטנדרטיס הסטנדרטי לבסיס בייצוג א המעבר מטריצת מטריצת כלומר , $P = [I]_E^S$  הערה הערה כאן

אם אם אחרת, מטריצה נתונה A מייצגת לפי בסיס סטנדרטי (בתחום ובטווח). בייצוג זה מתקיים :

$$Ker(T) = Ker(A) = \{v \in V | Av = 0\}$$
  
 $IM(T) = IM(A) = colspace(A) = \{w \in W | Av = w\}$ 

ונסיק כי דרך למציאת בסיס למרחב הגרעין של העתקה תהיה מציאת בסיס למרחב הפתרונות של מערכת המשוואות ההומוגנית Av=0.

וגמא), ונבחר את למצוא בסיס למרחב התמונה של ההעתקה, נדרג את  $A^T$  לתצורה קנונית (לדוגמא), ונבחר את השורות שאינן מתאפסות.

כך ש- ,  $A\in R^{n\times m}$  מהשקילות הנייל וממשפט המימד להעתקות לינאריות נוכל להסיק כי לכל מטריצה ,  $A\in R^{n\times m}$  מהשקילות הנייל וממשפט המימד להעתקות מתקיים : rank(A)=r אוני מתקיים בי rank(A)=r

#### <u>תזכורת:</u>

# 1 וקטורים וערכים עצמיים, פולינום אופייני והפירוק הספקטראלי

#### 1.1 הגדרות

- A מוגדר להיות מימד של  $\det(A-\lambda I)$  מטריצת היחידה מאותו מימד של באמצעות הפולינום האופייני מחשבים את העע של המטריצה, מאחר ועבור פתרונות לא טריוויאלים (וע שאינם 0) הפתרון הוא  $\det(A-\lambda I)=0$  יחיד, משמע A היא מטריצה סינגולרית, כלומר  $\det(A-\lambda I)=0$
- הספקטרלי נקראת הזו נקראת המטריצה  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  וההצגה הזו נקראת הפירוק מטריצה. אזי ניתן להציג את כך:  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  וההצגה הזו נקראת הפירוק הספקטרלי של A, כאשר:
  - A של מטריצה היא מטריצה שעל האלכסון שלה אלכסונית. שעל האלכסון היא  $\Lambda \in \mathbb{R}^{n \times n}$
- $\lambda_i$  העצמי המתאים לערך העצמי העצמיים של A. העמודה העצמיים העצמי המתאים לערך העצמי העצמי העצמי  $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 
  - . מטריצה אורתונורמלית. כלומר  $UU^T=U^TU=I$  אורתונורמלית. כמו כן מתקיים ש

## <u>תרגיל:</u>

 $X\in \mathcal{U}^{\mathrm{T}}$ ועמודות  $\Lambda=\mathrm{diag}(\lambda_1,\ldots,\lambda_n)$  כאשר ביא הניחו שכל הע"ע של  $A:=X^TX=U\Lambda U^T\in R^{n\times n}$  א. תהי בת"ל. הניחו שכל הע"ע של A שונים זה מזה. הסבירו מדוע  $\Lambda$  מייצגת את ההעתקה:

$$T: \mathbb{R}^p \to \mathbb{R}^p, T(v) = Av$$

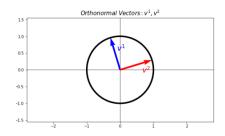
ביחס לבסיס אורתונורמלי הנפרש על ידי עמודות U והסבירו כיצד זה מסתדר עם יחידות הייצוג של מטריצה מייצגת העתקה ועם כך שהמטריצה  $\Lambda$  מייצגת את העתקה

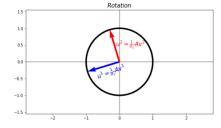
$$f: \mathbb{R}^p \to \mathbb{R}^p, f(v) = (\lambda_1 \cdot v_1, \dots, \lambda_p \cdot v_p)^T$$

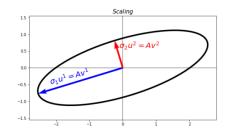
ביחס לבסיס הסטנדרטי.

ב. ברטנות היאומטרית לכפל במטריצה: הראו שההעתקה  $A\colon V\to W$  יכולה להיכתב כסיבוב, מתיחה וסיבוב של  $v\in V$  כאשר מיוצגת בבסיס הסטנדרטי.

SVD Decomposition - Visualization







## : פתרון

 $[v]_E=v$  מתקיים כי  $v\in R^n$  א. לכל וקטור  $v\in R^n$  א. לכל וקטור א  $[A]_E[v]_E=[A(v)]_E=Av=U\Lambda U^Tv=U\Lambda U^{-1}v=[I]_E^U[\Lambda]_U[I]_U^E[v]_E$ 

כאשר השתמשנו בטענה 2 וטענה 4. כלומר  $\Lambda$  מייצגת את ההעתקה A ביחס לבסיס האורתונורמלי שהוא עמודות U.

זה מסתדר כיוון שיחידות הייצוג (איזומורפיזם בין המטריצה המייצגת ובין ההעתקה) היא ביחס לבסיס סדור מסוים.

 $. \mathit{U}$  חורות שהוא שהוא האורתונורמלי לבסיס לבסיס האתקה את מייצגת מייצגת באותו באותו לבסיס לבסיס האורתונורמלי ההעתקה

 $[A]_E=A=U\Lambda U^T$ , ב.  $v o U^Tv$  היא הפעולה  $v o U^Tv$  היא הפעולה בבסיס הסנדרטי:  $v o U^Tv$  הונגדיר  $v_1,v_2\in V$  היי  $v_1,v_2\in V$  מיקח  $v_1,v_2\in V$  ונגדיר  $v_1|_V=\left||U^Tv_1||_V^2=v_1^TUU^Tv_1=\left||v_1||_V^2\right|_V$ 

$$||\widetilde{v_1}||^2 = ||U^T v_1||^2 = v_1^T U U^T v_1 = ||v_1||^2$$

. כלומר הכפלה ב-U לא משנה את הגודל של הוקטור

באותו האופן, נקבל כי:

$$v_1^T v_2 = \widetilde{v_1}^T \widetilde{v_2}$$

 $v_1^T v_2 = \widetilde{v_1}^T \widetilde{v_2}$  : מתקיים  $\theta$  מתקיים שבין הוקטורים

$$Cos(\theta) = \frac{v_1^T v_2}{||v_1|| \cdot ||v_2||} = Cos(\tilde{\theta})$$

כלומר הפעולה משמרת גודל וזווית- לכן מדובר בסיבוב או שיקוף (או שניהם).

כעת, כיוון שמכפלת וקטור במטריצה אלכסונית היא כמו מכפלת כל אחת מהקואורדינאטות של  $\lambda_i$ ב-קואורדינטה ה-קואורדינטה בי כי כי מדובר המתאים על האלכסון, נקבל כי הי מדובר באיבר המתאים על האלכסון, נקבל כי כי מדובר באיבר המתאים בי

, ממוצא, ומתחילת הסעיף, נקבל שזהו סיבוב בחזרה לנקודות המוצא,  $UU^T = U^T U = I$  לבסוף, כיוון

## <u>שאלה</u>

 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  מטריצה לכסינה (לאו דווקא סימטרית). הראו כי

$$\det(A) = \prod_{i=1}^{n} \lambda_i$$
$$tr(A) = \sum_{i=1}^{n} \lambda_i$$

: הוכחה

$$\det(A) = \det(U \wedge U^{-1}) = \det(U) \det(\Lambda) \det(U^{-1}) = \det(U) \det(\Lambda) \det(U^{-1})$$
$$= \det(U U^{-1}) \det(\Lambda) = \det(I) \det(\operatorname{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n]) = \prod_{i=1}^n \lambda_i$$

. תרגיל: נמצאת בתרגול הקודם (סכום האיברים על האלכסון). תרגיל tr

$$tr(AB) = tr(BA)$$
-הראו

$$tr(A) = tr(U\Lambda U^{-1}) = tr(U^{-1}U\Lambda) = tr(\lambda) = \sum_i \lambda_i : \lambda_i$$

#### מטריצת הטלה אורתוגונלית

 $A=A^2$  המקיימת r השרגתה שדרגתה איידמפוטנטית מטריצה מטריצה איידמפוטנטית מטריצה איידמפוטית איידמים איידמפוטית איידמפוטית איידמפוטית איידמפוטית איידמפוטי

מטריצה סימטרית ואיידמפוטנטית נקראת מטריצת הטלה אורתוגונלית.

טענה- העייע של מטריצת הטלה הם 1, בריבוי כדרגת המטריצה, ו-0 בריבוי השווה למימד של גרעין המטריצה.

: הוכחה

#### מטריצת הטלה למרחב הנפרש על ידי עמודות X:

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

- .חימטרית  $P_X$  (1)
- . איידמפוטנטית  $P_X$  (2)
- $P_X v \in IM(X) : v \in \mathbb{R}^n$  מתקיים שלכל (3)

: הוכחה

### תכונות חשובות-אולי הכי חשובות בקורס(!!!)-של מטריצת הטלה:

**Proposition 4.** Let X be an  $n \times m$  matrix and assume that it has linearly independent columns (i.e., full column rank; remember that this implies  $m \leq n$ ). Then the projection matrix  $P_X$  has the following properties.

- 1.  $P_X$  is symmetric
- 2.  $P_X$  is idempotent,  $P_X^2 = P_X$
- 3.  $P_X X = X$
- 4.  $X^{\top} (I P_X) = 0 \in \mathbb{R}^{m \times n}$
- 5.  $P_X v \in \text{Im}(X)$  for all  $v \in \mathbb{R}^n$
- 6. If m = n and X is invertible, then  $P_X = I$
- 7.  $(I P_X) v \in \operatorname{Im}(X)^{\perp}$  for all  $v \in \mathbb{R}^n$
- 8. If  $w \in lm(X)$ , then  $P_X w = w$
- 9. If  $\mathbf{w} \in \operatorname{Im}(\mathbf{X})^{\perp}$ , then  $\mathbf{P}_X \mathbf{w} = \mathbf{0}$
- 10. If Z is another  $n \times m$  matrix s.t.  $\operatorname{Im}(Z) = \operatorname{Im}(X)$ , then  $P_Z = P_X$ . This means that  $P_X$  depends on X only through the span of its columns. Hence, for an arbitrary linear space M, we can define the projection matrix  $P_M$  onto M (an explicit form for  $P_M$  can be obtained by taking any basis of M and stacking its elements as columns in a matrix X, then forming  $P_X := X \left( X^\top X \right)^{-1} X^\top$
- 11. If L and M are two subspaces with  $L \subseteq M$ , then  $P_M P_L = P_L P_M = P_L$ .

## **Proposition 6.** We have

1. 
$$I - P_X = P_{Im(X)^{\perp}}$$

2. if L and M are two subspaces of  $\mathbb{R}^n$  with  $L \subseteq M$ , then  $P_M - P_L = P_{M \cap L^{\perp}}$ 

**Proposition 7.** Let Q be an  $n \times n$  matrix of rank  $m \le n$  which is symmetric and idempotent,  $Q^{\top} = Q$ ,  $Q^2 = Q$ . Then  $Q = P_M$  where  $M := \operatorname{Im}(Q)$ .

Proof. Exercise.

U תת מרחב המשלים האורתוגונלי: יהי עודיר את תת מרחב. נגדיר את תת המרחב האורתוגונלי של  $U\subseteq V$  האורתוגונלי: יהי באופן הבא

$$U^{\perp} = \{ v \in V | u^t v = 0, \forall u \in U \}$$

 $U \oplus U^{\perp} = V$  : טענה

# <u>שאלה</u>

- $IM(A^T) = Ker(A)^{\perp}$  כי חוכיחו בי ריבועית. מטריצה מטריצה מטריצה .1
- עבורו  $\lambda_i$  , A אינה לכסינה אםיים קיים לפחות עייע אחד של A אינה לכסינה אטיים קיים לפחות עייע אחד של  $\lambda_i$  , A עבורו A טענה או והראו כי אם A טענה או והראו כי אם A טענה או והראו כי אם A מטריצה סימטרית או היא ניתנת ללכסון.
- המשלים הטלה למרחב הטלה עריצת כי  $Q=I-P_X$  כי להראות אלו בתוצאות אלו בתוצאות אלו כדי להראות כי כונחי הו"ע של colspace(X) במונחי של  $P_{
  m v}$
- וכן שככל שדרגת X גדולה יותר, נורמה זו  $\left| |Y-X\beta| \right|^2$  הוא הממזער של הממזער של הסיקו מכך הסיקו מכך הוא הממזער של הממזער של הממזער של החלכת וקטנה.

: פתרון

1

# <u>שאלה</u>

- .1 יהי  $v \in \mathbb{R}^n$  היא מטריצת הטלה ברגת מה דרגת מי כי  $\frac{vv^T}{||v||^2}$ היא כי  $0 \neq v \in \mathbb{R}^n$  היא .1
  - יהיו  $Y_1,\dots,Y_n\sim(\mu,\sigma^2)$  מיימ ביית שייה, כאשר שני הפרמטרים לא ידועים. הראו כי  $Y_1,\dots,Y_n\sim(\mu,\sigma^2)$  הוא אומד חייה ל- $S_n^2=\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^n(Y_i-\bar{Y})^2$  הניחו כעת כי  $Y_1,\dots,Y_n\sim N(\mu,\sigma^2)$  הוכיחו את התוצאה, שראינו בעבר . $(n-1)S_n^2\sim\sigma^2\chi_{n-1}^2$

פתרון: בתרגול הבא/תרגיל

(

## נגזרות של וקטורים ומטריצות

 $f\left(x_{1},\ldots,x_{m}
ight)$  א. גרדיאנט של פונקציה מרובת מחובת

$$\nabla f = \frac{\partial f}{\partial x} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_m} \end{pmatrix}$$

x:x ב. לפי סקלר  $y=\left(y_1,\ldots y_m
ight)^T$  ב. נגזרת של וקטור

$$\frac{\partial y}{\partial x} = \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x} \\ \vdots \\ \frac{\partial y_m}{\partial x} \end{pmatrix}$$

 $x = (x_1, \dots x_n)^T$  לפי וקטור  $y = (y_1, \dots y_m)^T$  ג. נגזרת של וקטור

$$\frac{\partial y}{\partial x} = \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \frac{\partial y_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial y_2}{\partial x_1} & \frac{\partial y_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_m}{\partial x_1} & \frac{\partial y_m}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_m}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

ד. נגזרת של מכפלה סקלרית של וקטורים:

$$\frac{\partial}{\partial x} \left( b^T x \right) = \frac{\partial}{\partial x} \left( x^T b \right) = b$$

$$\frac{\partial}{\partial x} \left( x^T x \right) = 2x$$

ה. נגזרת של כפל מטריצה בוקטור לפי הוקטור:

$$\frac{\partial}{\partial x} (Ax) = A$$

$$\frac{\partial}{\partial x} (x^T Ax) = (A^T + A) x$$

כאשר את המשוואה האחרונה מקבלים על ידי

$$\frac{\partial}{\partial x_k} \left( x^T A x \right) = \frac{\partial}{\partial x_k} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = \sum_{i=1}^n a_{ik} x_i + \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j$$

לפיכך, עבור מטריצה סימטרית לפיכך, לפיכ

$$\frac{\partial}{\partial x} \left( x^T A x \right) = 2Ax$$