

Solutions of the Normal Equations

1. נוכיח ש- $Ker(X^T) = Ker(XX^T)$ ע"י הכלה דו כיוונית:
 \subseteq : יהא $v \in Ker(X^T) = \{X^T v = 0\}$ מתקיים: $XX^T v = X(X^T v) = X \cdot 0 = 0$ כלומר, $v \in Ker(XX^T)$ בנדרש.
 \supseteq : יהא $v \in Ker(XX^T) = \{XX^T v = 0\}$ נביח כי $v \notin Ker(X^T)$ מתקיים ש:
 $\langle XX^T v, 2v \rangle = 0$ וכן: $\langle X^T v, X^T 2v \rangle = 2\langle X^T v, X^T v \rangle \neq 0$
בנוסף נבחין ש: $\langle XX^T v, 2v \rangle = \langle X^T v, X^T 2v \rangle = \langle X^T v, 2X^T v \rangle = 2\langle X^T v, X^T v \rangle$ מכיון ש- $\langle Xv, u \rangle = \langle v, X^T u \rangle$ וקיבלנו סתירה. לכן
בהכרח $v \in Ker(X^T)$ בנדרש.

■

2. נראה ש: $Im(A^T) = (Ker(A))^\perp$
 \subseteq : יהא $x \in Im(A^T) = \{x \mid \exists y \text{ s.t. } x = A^T y\}$ אזי $x = A^T y$ לאיזשהו y .
נבחין ש:
 $(Ker(A))^\perp = \{x \mid \langle x, v \rangle = 0 \ \forall v \in Ker(A)\} = \{x \mid \langle x, v \rangle = 0 \ \forall v \text{ s.t. } Av = 0\}$
אז יהא v המקיים: $Av = 0$ מתקיים:
 $\langle x, v \rangle = \langle A^T y, v \rangle = (A^T y)^T v = y^T (A^T)^T v = y^T Av = y^T \cdot 0 = 0$
כלומר $x \in (Ker(A))^\perp$ בנדרש.
 \supseteq : נראה שאם $x \notin Im(A^T) = \{x \mid \exists y \text{ s.t. } x = A^T y\}$ כלומר אם $x \neq A^T y$ $\forall y$, אז
 $x \notin (Ker(A))^\perp$ יהא v המקיים $A^T v = 0$ אזי:
 $\langle x, v \rangle = \langle A^T y, v \rangle = (A^T y)^T v = y^T (A^T)^T v = y^T Av = y^T \cdot 0 = 0$ ולכן $x \in (Ker(A))^\perp$ בנדרש.

■

3. תהא $y = X^T w$ מערכת משוואות לינארית לא-הומוגנית. נביח כי $X^T \in \mathbb{R}^{n \times m}$ לא הפיכה.
 X^T לא הפיכה, כלומר מימד מרחב העמודות קטן מ- n , ולכן יש תלות לינארית ביניהן. נסמן את
העמודות $X^T = \begin{bmatrix} | & & | \\ \varphi_1 & \dots & \varphi_n \\ | & & | \end{bmatrix}$. נביח כי: $y \perp Ker(X)$ אזי מתקיים:
 $y \in (Ker(X))^\perp = Im(X^T)$ כלומר ניתן לתאר את y בצירוף לינארי של עמודות X^T .
מכיון שעמודות X^T תלויות לינארית, יש ∞ דרכים לייצג את y וכל צורה כזו למעשה מהווה פתרון
לבעיה ויש לנו ∞ פתרונות בנדרש.
נביח כי יש ∞ פתרונות למשוואה $y = X^T w$ אז קיים פתרון w , כלומר קיים v עבורו מתקיים: $X^T v = y$.
כלומר $y \in Im(X^T) = (Ker(X))^\perp$ בנדרש.

■

4. תהא $XX^T w = Xy$ מערכת משוואות נורמלית לינארית.
נראה ש:
אם XX^T הפיכה אז יש למערכת פתרון יחיד.
הוכחה: מתקיים: $(XX^T)^{-1}XX^T w = (XX^T)^{-1}Xy$ כלומר $w = (XX^T)^{-1}Xy$ פתרון למערכת.
נביח בשלילה שיש פתרון נוסף למערכת: $\bar{w} \neq w$, כלומר מתקיים: $XX^T \bar{w} = Xy$. באותו אופן כמו
מקודם, נקבל ש: $(XX^T)^{-1}XX^T \bar{w} = (XX^T)^{-1}Xy$ ולכן: $\bar{w} = w$ בסתירה. לפיכך יש בדיוק

פתרון אחד למערכת המשוואות.

- אם XX^T אינה הפיכה אז יש למערכת אינסוף פתרונות.
הוכחה: נתבונן באגף הימני של מערכת המשוואות: $b := Xy$. אז $b \in \text{Im}(X)$. משאלה (2): נקבל את הביטוי השקול הבא למה שהוכחנו: $\text{Im}(X) = (\text{Ker}(X^T))^\perp$, ולכן: $b \perp \text{Ker}(X^T)$. משאלה (1) נקבל ש: $b \perp \text{Ker}(XX^T)$, ומשאלה (3), בתוספת ההנחה ש XX^T הפיכה, נקבל שלמערכת $(XX^T)^T w = b$ יש אינסוף פתרונות.
נבחין ש: $b = Xy, (XX^T)^T w = (X^T)^T X^T w = XX^T w$ ולכן למעשה למערכת שלנו, $XX^T w = Xy$ יש ∞ פתרונות בנדרש.

■

Projection Matrices

5. הנחות: $\{v_1, \dots, v_k\}$ בסיס אורתונורמלי ל- V . $\dim(V) = k \in \mathbb{N}, V \subseteq \mathbb{R}^d$.
נגדיר את מטריצת ההטלה האורתוגונלית: $P = \sum_{i=1}^k v_i v_i^T$, כאשר v_i נכפלים זה בזה ע"י המכפלה החיצונית.

(a) נראה ש-P סימטרית:

$$P = \sum_{i=1}^k v_i v_i^T = \sum_{i=1}^k \begin{bmatrix} v_{i,1} & v_{i,1} & \dots & v_{i,1} v_{i,k} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ v_{i,k} & v_{i,k} & \dots & v_{i,k} v_{i,k} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^k v_{i,1} v_{i,1} & \dots & \sum_{i=1}^k v_{i,1} v_{i,k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{i=1}^k v_{i,k} v_{i,1} & \dots & \sum_{i=1}^k v_{i,k} v_{i,k} \end{bmatrix}$$

נבחין שכל איבר בסכום (לאחר השיוויון השני) הוא סימטרי מקומוטטיביות המכפלה, ולכן גם סכום האיברים הנ"ל הוא סימטרי, מקומוטטיביות פעולת החיבור. לכן P סימטרית.

- (b) נראה שהע"ע של P הם 0 או 1, והו"ע המתאימים להם הם $\{v_1, \dots, v_k\}$.
נקח $1 \leq l \leq k$, אז מתקיים:

$$P v_l = \sum_{i=1}^k (v_i v_i^T) v_l = \sum_{i=1}^k v_i (v_i^T v_l) = \sum_{i=1}^k v_i \langle v_i, v_l \rangle$$

נבחין שמכיוון שזהו בסיס אורתונורמלי מתקיים שלכל $i \neq l$: $\langle v_i, v_l \rangle = 0$, ואחרת:

$$\langle v_l, v_l \rangle = 1$$

אזי $P v_l = v_l \cdot 1 = v_l$. כלומר לכל $1 \leq l \leq k$, v_l וקטור עצמי והע"ע המתאים לו הוא 1.

(c) $\forall v \in V: P v = v$

יהיה $v \in V$, אזי הוא ניתן לכתיבה בצירוף לינארי של אברי הבסיס האורתונורמלי $\{v_1, \dots, v_k\}$:
 $v = \sum_{i=1}^k a_i v_i$, עבור $\{a_i\} \in \mathbb{R}$. מתקיים:

$$\begin{aligned} P v &= \sum_{i=1}^k (v_i v_i^T) v \\ &= \sum_{i=1}^k v_i v_i^T \left(\sum_{j=1}^k a_j v_j \right) \\ &= \sum_{i=1}^k \left(\sum_{j=1}^k v_i v_i^T (a_j v_j) \right) = \sum_{j=1}^k a_j \left(\sum_{i=1}^k v_i (v_i^T v_j) \right) \end{aligned}$$

וכמו בסיף קודם נבחין ש: $\sum_{i=1}^k v_i (v_i^T v_j) = v_j$, וקיבלנו: $P v = \sum_{j=1}^k a_j \left(\sum_{i=1}^k v_i (v_i^T v_j) \right) = \sum_{j=1}^k a_j v_j = v$. בנדרש.

$$\begin{aligned}
P^2 &= \left(\sum_{i=0}^k v_i v_i^T \right) \left(\sum_{i=0}^k v_i v_i^T \right) = \sum_{i=1}^k \left((v_i v_i^T)^2 + \sum_{i \neq j \in [k]} (v_i v_i^T)(v_j v_j^T) \right) \\
&= \sum_{i=1}^k \left((v_i v_i^T)^2 + \underbrace{\sum_{i \neq j \in [k]} v_i \langle v_i, v_j \rangle v_j^T}_{=0} \right) \\
&= \sum_{i=1}^k v_i (v_i^T v_i) v_i^T = \sum_{i=1}^k v_i \underbrace{(v_i^T v_i)}_{=1} v_i^T = \sum_{i=0}^k v_i v_i^T = P
\end{aligned}$$

$P^2 = P$ (d)

(e) $(I - P)P = 0$
מתקיים: $(I - P)P = I \cdot P - P^2 = P - P^2 = P - P = 0$.
כאשר המעבר השלישי נובע מתכונה d.

Least Squares

6. נסמן את פירוק ה-SVD של X : $X = U \Sigma V^T$.

• נראה ש: $(XX^T)^{-1} = U D^{-1} U^T$, עבור $D := \Sigma \Sigma^T$.
מתקיים:

$$\begin{aligned}
(XX^T)^{-1} &= \left((U \Sigma V^T) (U \Sigma V^T)^T \right)^{-1} = \left(U \underbrace{\Sigma V^T V \Sigma^T}_{=I} U^T \right)^{-1} = \left(U \underbrace{\Sigma \Sigma^T}_{=: D} U^T \right)^{-1} \\
&= (U^T)^{-1} D^{-1} (U)^{-1} = (U^T)^T D^{-1} (U)^T = U D^{-1} U^T
\end{aligned}$$

כאשר $V^T V = I$ וכן $U^{-1} = U^T$ מכיוון ש- U, V מטריצות אורתונורמליות.

• נראה ש: $(XX^T)^{-1} X = X^T^\dagger$.

$$(XX^T)^{-1} X = (U D^{-1} U^T) (U \Sigma V^T) = U D^{-1} \underbrace{U^T U}_{=I} \Sigma V^T = U (D^{-1} \Sigma) V^T$$

נבחין ש: $X^T^\dagger = (X^\dagger)^T = (V \Sigma^\dagger U^T)^T = U \Sigma^{T\dagger} V^T = U \Sigma^\dagger V^T$.
ש- Σ אלכסונית ולכן לא משתנה תחת פעולת השחלוף. השמשי גם בנתון שאומר ש: $(X^T)^\dagger = (X^\dagger)^T$.

לכן נותר להראות ש: $D^{-1} \Sigma = \Sigma^\dagger$.

נזכיר ש XX^T הפיכה, ולכן עמודותיה בת"ל, כלומר גם עמודות D בת"ל. בפרט זה אומר שאברי אלכסון D אינם 0 ולכן מתקיים:

$$\begin{aligned}
D^{-1} \Sigma &= (\Sigma \Sigma^T)^{-1} \Sigma = (\Sigma^2)^{-1} \Sigma = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_d^2)^{-1} \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_d) = \\
&= \text{diag}\left(\frac{1}{\sigma_1^2}, \dots, \frac{1}{\sigma_d^2}\right) \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_d) = \text{diag}\left(\frac{\sigma_1}{\sigma_1^2}, \dots, \frac{\sigma_d}{\sigma_d^2}\right) = \text{diag}\left(\frac{1}{\sigma_1}, \dots, \frac{1}{\sigma_d}\right) = \Sigma^\dagger
\end{aligned}$$

השתמשי בתכונה של מכפלת מטריצות אלכסוניות A, B : $C_{i,i} = A_{i,i} B_{i,i}$.
וקיבלנו כנדרש.

7. נבחין שמתקיים:

$$XX^T \in \mathbb{R}^{d \times d} \text{ ולכן } \dim(\text{Span}\{x_1, \dots, x_m\}) = \text{rank}(X) = \text{rank}(XX^T)$$

$$\text{Span}\{x_1, \dots, x_m\} = \mathbb{R}^d \Leftrightarrow \text{rank}(XX^T) = d \Leftrightarrow XX^T \text{ is invertible}$$

8. נסמן את פירוק ה-SVD של X : $X = U \Sigma V^T$. יהא w פתרון ל: $XX^T w = Xy$. אזי מתקיים:

$$XX^T w = Xy \Rightarrow U \Sigma \underbrace{V^T V \Sigma^T}_{=I} U^T w = U \Sigma V^T y \Rightarrow U D U^T w = U \Sigma V^T y \Rightarrow D U^T w = \Sigma V^T y$$

יהיו 2 פתרונות w_1, w_2 . נבטא אותם בעזרת הבסיס האורתונורמלי ל- \mathbb{R}^d שמגדירות עמודות המטריצה האורתונורמליות $U \in \mathbb{R}^{d \times d}$:

$$\begin{aligned}
w_1 &= \sum_{i=1}^d a_i u_i, \quad w_2 = \sum_{i=1}^d b_i u_i \\
DU^T(w_1 - w_2) &= DU^T(\Sigma V^T y - \Sigma V^T y) = DU^T \cdot 0 = 0
\end{aligned}$$

מתקיים:

נחשב את אגף שמאל:

המקטור המתקבל מכיל במקום ה- j את: $Dj\langle u_j, \Sigma_{i=1}^d (a_i - b_i)u_i \rangle$, כאשר D_j הוא D במקום ה- j (כלומר σ_j^2) והכפל מתאפשר מכיוון ש- D מטריצה אלכסונית. נבחין שמתקיים:

$$\langle u_j, \Sigma_{i=1}^d (a_i - b_i)u_i \rangle = \Sigma_{i=1}^d (a_i - b_i) \langle u_j, u_i \rangle = (a_j - b_j) \underbrace{\langle u_j, u_j \rangle}_{=1} = (a_j - b_j)$$

$$\langle u_j, u_i \rangle = 0 : i \neq j \text{ שלכל } j$$

$$\begin{bmatrix} \sigma_1^2(a_1 - b_1) \\ \vdots \\ \sigma_d^2(a_d - b_d) \end{bmatrix}$$

לכן התוצאה היא הוקטור

נניח שיש ל- X r ערכים סינגולריים, אזי בה"כ הם מופיעים ב- r השורות הראשונות ב- Σ .
לכן:

$$\sigma_i^2(a_i - b_i) = 0 \text{ כל } i > r \text{ כלומר } \sigma_i = 0$$

$$\sigma_i^2(a_i - b_i) = 0 \Rightarrow a_i = b_i : i \leq r, \sigma_i \neq 0$$

זאת אומרת שכל פתרון w מזדהה על r המקדמים ל- u_1, \dots, u_r , נסמנם: $\alpha_1, \dots, \alpha_d$.

יהא $\hat{w} = X^{T\dagger}y$ פתרון, ויהיה פתרון נוסף $\bar{w} \neq \hat{w}$.
נבחין ש:

$$\|\hat{w}\| = \|X^{T\dagger}y\| = \|U\Sigma^{\dagger}V^T y\| = \left\| U \cdot \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \right\| = \left\langle U \cdot \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, U \cdot \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \cdot \underbrace{U^T U}_{=I} \cdot \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \left\| \begin{bmatrix} \frac{1}{\sigma_1} \langle v_1, y \rangle \\ \vdots \\ \frac{1}{\sigma_r} \langle v_d, y \rangle \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \right\|^2 = \left\| \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \right\|^2$$

ומכיוון ש: $\hat{w} \neq \bar{w}$, אז קיים $d \geq r+1 \leq i$ כך ש: $\bar{w}_i \neq 0$, ולכן $\bar{w}_i^2 > 0$.
נבחין שמכך מתקיים: $\Sigma_{i=1}^r \bar{w}_i^2 \leq \Sigma_{i=1}^d \bar{w}_i^2$ ולכן:

$$\|\hat{w}\| = \Sigma_{i=1}^d \hat{w}_i^2 = \Sigma_{i=1}^r \hat{w}_i^2 = \Sigma_{i=1}^r \bar{w}_i^2 \leq \Sigma_{i=1}^d \bar{w}_i^2 = \|\bar{w}\|$$

ו- \hat{w} הוא הפתרון מנורמה מינימלית למשוואה בנדרש.

■

חלק מעשי:

KC house data

9. מימוש בקובץ linear_model.py.
10. מימוש בקובץ linear_model.py.
11. מימוש בקובץ linear_model.py.
12. מימוש בקובץ linear_model.py.
13. המשתנה zipcode הוא קטגורי, מכיוון שאיזו יחס סדר בין אזורי מיקוד שונה. מעבר לכך לא הגדרתי משתנים קטגוריים.
14. מימוש בקובץ linear_model.py.
15. ניתן ללמוד מהערכים הסינגולריים את מרחב האפס שהוא מרחב הפתרונות לבעיית הרגרסיה הלינארית ההומוגנית. הוקטורים הסינגולריים המתאימים לערכים הסינגולריים ששונים אפס, פורסים את מרחב הפתרונות. נבחין שהמטריצה X אכן קרובה להיות סינגולרית מכיוון שרוב הערכים הסינגולריים שלה קרובים ל-0.



.17

:Covid19

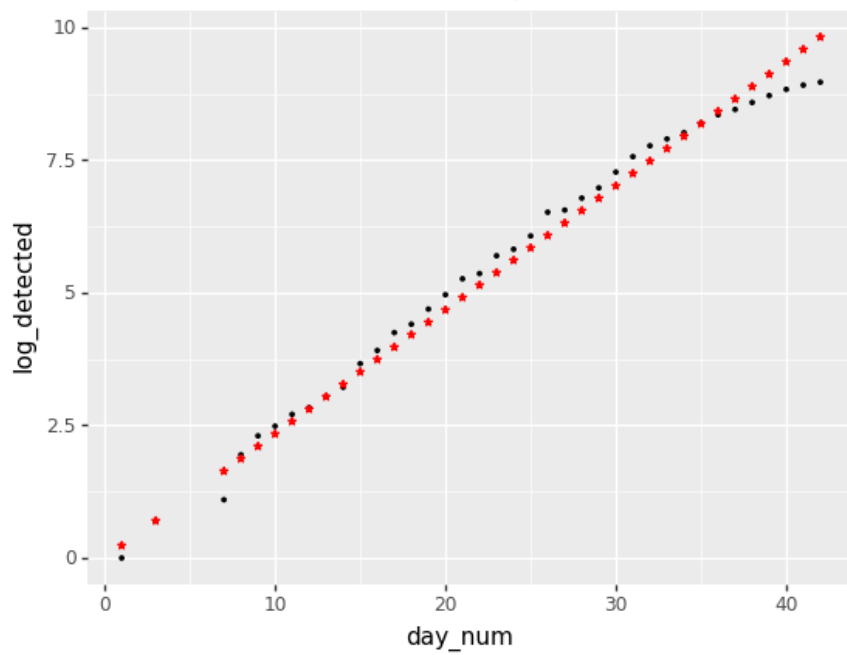
.18 מימוש בקובץ covid19.py

.19 מימוש בקובץ covid19.py

.20 מימוש בקובץ covid19.py

.21

In black dots: Covid19 log of detected over the num of days.
In red stars: Model predictions.



In black dots: Covid19 number of detected over the num of days.
In red stars: Model predictions.

