

האוניברסיטה העברית בירושלים

המחלקה לסטטיסטיקה

מודלים סטטיסטיים ויישומיהם (52518)

פרופ' דוד צוקר

תשע"ו סמסטר א', מועד ב'

תאריך: ה' בניסן תשע"ו, 13.4.16

משך הבחינה: שעתיים וחצי

חומר עזר: מחשב כיס ודפי רשימות (שני דפים בגודל A4, שני צדדים)

חל איסור מוחלט להעתיק. תלמיד שייתפס יורחק לשנה מלימודיו.

בהצלחה!!

פיתרון

שאלה 1 (25 נקודות)

נתייחס לנתונים דלהלן. נניח כי הנתונים מתנהגים לפי המודל

$$Y_{ij} = \mu_i + \epsilon_{ij}; \quad \epsilon_{ij} \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma^2)$$

חשבו סטטיסטי F לבדוק את השערת האפס הבאה:

$$H_0: \mu_3 - \mu_1 = 2(\mu_2 - \mu_1) \text{ and } \mu_4 - \mu_1 = 4(\mu_2 - \mu_1)$$

יש להגיע לתשובה מספרית.

בנוסף, ציינו (בצורה מלאה) את התפלגותו של הסטטיסטי תחת H_0 .

רמז: תחת H_0 ניתן לבטא כל אחד מה- μ_i במונחים של שני פרמטרים $\beta_1^{(0)}, \beta_2^{(0)}$. למשל, אפשר לקחת

$\beta_1^{(0)} = \mu_1$. אז, ניתן לרשום את המודל בצורה $Y = X^{(0)}\beta^{(0)} + \epsilon$, עבור מטריצה $X^{(0)}$ מתאימה.

עליכם להגדיר בצורה נכונה את $X^{(0)}$ ו- $\beta^{(0)}$.

הנתונים:

GROUP	N	mean	SD
1	49	4.04	8.79
2	48	-0.46	7.83
3	48	-3.67	7.44
4	53	-8.89	9.86

פיתרון

סטטיסטי F מתאים לבדיקת H_0 יהיה,

$$F_0 = \frac{\|\hat{Y} - \hat{Y}^{(0)}\|^2 / (d - d_0)}{\|Y - \hat{Y}\|^2 / (N - d)} \sim \mathcal{F}_{(d-d_0, N-d)}$$

כאשר,

$$d = I = 4$$

$$N = \sum_{i=1}^4 n_i = 198$$

$$\frac{\|Y - \hat{Y}\|^2}{N - d} = \frac{1}{N - d} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{n_i} (Y_{ij} - \bar{Y}_{i.})^2 = s^2$$

$$\|\hat{Y} - \hat{Y}^{(0)}\|^2 = \sum_{i=1}^I n_i (\bar{Y}_{i.} - \hat{\mu}_i^{(0)})^2$$

לפנינו מודל ניתוח שונות חד-כיווני. נזכור כי ניתן להציגו בצורה הבאה.

$$Y = X\beta + \epsilon$$

כאשר, $\beta = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_I \end{pmatrix}$, $Y = \begin{pmatrix} Y_{11} \\ \vdots \\ Y_{In_I} \end{pmatrix}$, אשר בכל אחת מעמודותיה

תופיע הספרה 1 - לו התצפית משתייכת לקבוצה אותה מייצגת העמודה ו-0 - אחרת.

במצב הנ"ל, אומדי הווקטור β יהיו ממוצעי הקבוצות. כלומר,

$$\hat{\beta} = \begin{pmatrix} \bar{Y}_{1.} \\ \vdots \\ \bar{Y}_{I.} \end{pmatrix}$$

נשים לב כי במודל תחת H_0 , ניתן להביע את μ_1, \dots, μ_4 באמצעות μ_1 ו- μ_2 בלבד. על כן, נגדיר צמד המקדמים הבא.

$$\beta_1^{(0)} = \mu_1$$

$$\beta_2^{(0)} = \mu_2 - \mu_1$$

(זו אינה הדרך היחידה בה ניתן להגדיר את $\beta_1^{(0)}$ ו- $\beta_2^{(0)}$). מהגדרה זו, ניוכח כי

$$\mu_1^{(0)} = \beta_1^{(0)}$$

$$\mu_2^{(0)} = \beta_1^{(0)} + \beta_2^{(0)}$$

$$\mu_3^{(0)} = \beta_1^{(0)} + 2\beta_2^{(0)}$$

$$\mu_4^{(0)} = \beta_1^{(0)} + 4\beta_2^{(0)}$$

בנוסף, אנו למדים כי $d_0 = 2$, היות וקיימים שני מקדמי רגרסיה.

כעת, נותר לנו לבנות את מטריצת התכנון תחת H_0 , $X^{(0)}$.

$$X_{(2 \times 198)}^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$$

(49 השורות הראשונות תקבלנה הערכים (0, 1), 48 השורות הבאות תקבלנה הווקטור (1, 1) וכן הלאה).

עתה, עלינו לאמוד הוקטור $\beta^{(0)}$. נעשה זאת בעזרת שיטת הריבועים הפחותים.

$$\hat{\beta}^{(0)} = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_1^{(0)} \\ \hat{\beta}_2^{(0)} \end{pmatrix} = \left(X^{(0)T} X^{(0)} \right)^{-1} X^{(0)T} Y$$

לשם נוחות, נבצע החישוב בשלבים.

$$\begin{aligned} \left(X^{(0)T} X^{(0)} \right)^{-1} &= \begin{pmatrix} N & \sum_{i=2}^4 (2)^{i-2} n_i \\ \sum_{i=2}^4 (2)^{i-2} n_i & \sum_{i=2}^4 (4)^{i-2} n_i \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 198 & 356 \\ 356 & 1,088 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{88,688} \begin{pmatrix} 1,088 & -356 \\ -356 & 198 \end{pmatrix} \\ &\approx \begin{pmatrix} 0.0123 & -0.004 \\ -0.004 & 0.0022 \end{pmatrix} \\ X^{(0)T} Y &= \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^{n_i} Y_{ij} \\ \sum_{i=2}^4 (2)^{i-2} \sum_{j=1}^{n_i} Y_{ij} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^4 n_i \bar{Y}_i \\ \sum_{i=2}^4 (2)^{i-2} n_i \bar{Y}_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -471.45 \\ -2,259.08 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

ומכאן נקבל,

$$\hat{\beta}^{(0)} = \begin{pmatrix} 0.0123 & -0.004 \\ -0.004 & 0.0022 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -471.45 \\ -2,259.08 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.2375 \\ -3.0842 \end{pmatrix}$$

כעת, נחשב הערכים החזויים תחת H_0 , $\hat{Y}^{(0)}$.

$$\begin{aligned} \hat{Y}_{1,1}^{(0)} &= \dots = \hat{Y}_{1,49}^{(0)} = \hat{\mu}_1^{(0)} = 3.2375 \\ \hat{Y}_{2,1}^{(0)} &= \dots = \hat{Y}_{2,48}^{(0)} = \hat{\mu}_2^{(0)} = 0.1533 \\ \hat{Y}_{3,1}^{(0)} &= \dots = \hat{Y}_{3,48}^{(0)} = \hat{\mu}_3^{(0)} = -2.9309 \\ \hat{Y}_{4,1}^{(0)} &= \dots = \hat{Y}_{4,53}^{(0)} = \hat{\mu}_4^{(0)} = -9.0993 \end{aligned}$$

לכן, מונה הסטטיסטי יהיה F_0

$$\sum_{i=1}^I n_i (\bar{Y}_i - \mu_i^{(0)})^2 = 49(4.04 - 3.2375)^2 + \dots + 53(-8.89 + 9.0993)^2 = 78.1535$$

הרכיב האחרון אשר נותר למצוא, בטרם נחשב הסטטיסטי המבוקש, הינו s^2 .

$$s^2 = \frac{1}{N-d} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^{n_i} (Y_{ij} - \bar{Y}_i)^2 = \frac{1}{194} \sum_{i=1}^I (n_i - 1) SD_i^2 = 73.4394$$

כעת, נחשב ערכו של הסטטיסטי $F_0 \sim \mathcal{F}_{(2,194)}$

$$F_0 = \frac{78.1535/2}{73.4394} = \boxed{0.5321}$$

שאלה 2 (10 נקודות)

להלן תצפיות ממדגם מקרי פשוט:

1.81, -0.55, 2.50, 0.92, 1.19, -1.12, -1.03, 0.44

חשבו ושרטטו את פונקציית ההתפלגות האמפירית \hat{F}_n .

פיתרון

ראשית, נסדר המדגם בסדר עולה.

-1.12, -1.03, -0.55, 0.44, 0.92, 1.19, 1.81, 2.5

עתה, נחשב את פונקצית ההתפלגות האמפירית בעזרת הנוסחה הבאה.

$$\hat{F}_n(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I_{\{X_i \leq t\}}$$

נתחיל בערכו המינימאלי של המדגם, $t = \min(X_i) = -1.12$.

$$\hat{F}_8(-1.12) = \frac{1}{8} \sum_{i=1}^8 I_{\{X_i \leq -1.12\}} = \frac{1}{8}$$

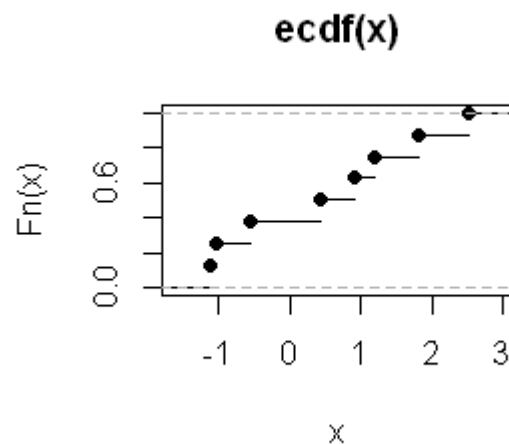
הערך הבא עבורו נחשב את פונקצית ההתפלגות האמפירית יהיה -1.03.

$$\hat{F}_8(-1.03) = \frac{1}{8} \sum_{i=1}^8 I_{\{X_i \leq -1.03\}} = \frac{2}{8} = \frac{1}{4}$$

נמשיך באופן דומה, עד אשר נגיע לאיבר המכסימאלי במדגם, $t = \max(X_i) = 2.5$.

$$\hat{F}_8(2.5) = \frac{1}{8} \sum_{i=1}^8 I_{\{X_i \leq 2.5\}} = \frac{8}{8} = 1$$

פונקצית ההתפלגות תיראה כך.



שאלה 3 (25 נקודות)

נתייחס לנתונים הבאים (המספרים הינם תצפיות (Y_{ijk})).

	Age ≤ 45	Age > 45
0 mg	12,13	11,12
50 mg	9,10	16,18
100 mg	15,16	17,16
150 mg	7,18	12,18

להלן לוח הממוצעים \bar{Y}_{ij} :

	Age ≤ 45	Age > 45
--	---------------	------------

0 mg	12.5	11.5
50 mg	9.5	17
100 mg	15.5	16.5
150 mg	12.5	15

בנוסף,

$$\sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^2 \sum_{k=1}^2 Y_{ijk}^2 = 3206$$

ננתח את הנתונים האלה באמצעות ניתוח שונות דו-כיווני ללא אינטראקציה.

א. נסחו המודל בצורה $Y = X\eta + \epsilon$, עם ההגדרות המתאימות של X ו- η . וחשבו המטריצה $(X^T X)^{-1}$. השתמשו במשקולות $\pi_i = 1/I \quad \forall i$ ו- $\tau_j = 1/J \quad \forall j$. שימו לב, $(X^T X)^{-1}$ מטריצה סימטרית. [6]

תזכורת: נוסחת הפיכת מטריצה.

$$(A^{-1})_{ij} = (-1)^{i+j} \det(A_{ji}) / \det(A)$$

כאשר, A_{ji} הינה המטריצה המתקבלת ממחיקת השורה j והעמודה i במטריצה A .

פיתרון

לפנינו המודל הבא,

$$Y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + \epsilon_{ijk}; \quad \epsilon_{ijk} \sim N(0, \sigma^2)$$

כאשר,

$$i = 1, \dots, 4; j = 1, 2; k = 1, 2$$

$$\eta = \begin{pmatrix} \epsilon_{111} \\ \vdots \\ \epsilon_{IJn_{IJ}} \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} Y_{111} \\ \vdots \\ Y_{IJn_{IJ}} \end{pmatrix}. \text{ אי לכך, הצגתו בצורה } Y = X\eta + \epsilon \text{ תעשה כך.}$$

$(N \times (I + J - 1)) = (16 \times 5)$. המטריצה X תהיה מסדר גודל $(\mu \quad \alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \alpha_3 \quad \beta_1)^T$. כל שורה במטריצה תכיל את מקדמי הווקטור η , אשר יסתכמו ל- μ_{ij} הרלוונטי ($\mu_{ij} = \mu + \alpha_i + \beta_j$). לשם טיפול בפרמטרים α_4 ו- β_2 , אשר אינם מופיעים בווקטור η , נעזר באילוצים הבאים.

$$\sum_{i=1}^I \pi_i \alpha_i = 0 \Rightarrow \frac{1}{I} \sum_{i=1}^I \alpha_i = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^I \alpha_i = 0$$

$$\sum_{j=1}^J \tau_j \beta_j = 0 \Rightarrow \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J \beta_j = 0 \Rightarrow \sum_{j=1}^J \beta_j = 0$$

(היות ואנו מצויים במצב מאוזן, האילוצים לעיל ברורים מאליהם). מהאילוצים לעיל נסיק,

$$\alpha_4 = -\alpha_1 - \alpha_2 - \alpha_3$$

$$\beta_2 = -\beta_1$$

להלן, המטריצה X .

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

כעת, נחשב המטריצה $(X^T X)^{-1}$.

$$(X^T X)^{-1} = \begin{pmatrix} 16 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 8 & 4 & 4 & 0 \\ 0 & 4 & 8 & 4 & 0 \\ 0 & 4 & 4 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 16 \end{pmatrix}^{-1}$$

היות ולפנינו מטריצת בלוקים אלכסונית, נגדיר האיברים הבאים.

$$A_1 = 16$$

$$A_2 = \begin{pmatrix} 8 & 4 & 4 \\ 4 & 8 & 4 \\ 4 & 4 & 8 \end{pmatrix}$$

$$A_3 = 16$$

כלומר,

$$(X^T X)^{-1} = \begin{pmatrix} A_1 & \dots & 0 \\ \vdots & A_2 & \vdots \\ 0 & \dots & A_3 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & \dots & 0 \\ \vdots & A_2^{-1} & \vdots \\ 0 & \dots & A_3^{-1} \end{pmatrix}$$

ניתן לראות בנקל כי $A_1^{-1} = A_3^{-1} = 0.0625$. נותר לחשב את הבלוק האמצעי.

$$A_2^{-1} = \frac{\text{adj}(A)}{\det(A)} = \frac{1}{256} \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 8 & 4 \\ 4 & 8 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} 4 & 4 \\ 4 & 8 \end{vmatrix} & \begin{vmatrix} 4 & 8 \\ 4 & 4 \end{vmatrix} \\ -\begin{vmatrix} 4 & 4 \\ 4 & 8 \end{vmatrix} & \begin{vmatrix} 8 & 4 \\ 4 & 8 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} 8 & 4 \\ 4 & 4 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} 4 & 8 \\ 4 & 4 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} 8 & 4 \\ 4 & 4 \end{vmatrix} & \begin{vmatrix} 8 & 4 \\ 4 & 8 \end{vmatrix} \end{pmatrix}^T$$

$$= \begin{pmatrix} 0.1875 & -0.0625 & -0.0625 \\ -0.0625 & 0.1875 & -0.0625 \\ -0.0625 & -0.0625 & 0.1875 \end{pmatrix}$$

ב. מצאו את האומדים של α_i , עבור $i = 1, \dots, 4$. [3]

פיתרון

היות ואנו במצב המאוזן, נשתמש בנוסחה הבאה.

$$\hat{\alpha}_i = \hat{\mu}_{i.} - \hat{\mu} = \bar{Y}_{i.} - \bar{Y}_{...}$$

ולחץ האומדים.

$$\hat{\alpha}_1 = 12 - 13.75 = -1.75$$

$$\hat{\alpha}_2 = 13.25 - 13.75 = -0.5$$

$$\hat{\alpha}_3 = 16 - 13.75 = 2.25$$

$$\hat{\alpha}_4 = 13.75 - 13.75 = 0$$

ג. חשבו רווח סמך בו-זמני (ברמת ביטחון של 95%) לפי שיטת שאפה, עבור הקונטראסט הבא.

$$\psi(\alpha) = \frac{\alpha_3 + \alpha_4}{2} - \alpha_1$$

(הניחו כי הקונטראסט אינו נקבע מראש). [16]

פיתרון

ראשית, נזכור כי וקטור האומדים מתפלג כך,

$$\hat{\alpha} \sim N(\alpha, \sigma^2 C_{\hat{\alpha}})$$

כאשר, $C_{\hat{\alpha}}$ הינה תת-מטריצה של $(X^T X)^{-1}$, בה מצויות השורות והעמודות המתייחסות ל- $\hat{\alpha}$ (במקרה שלנו $C_{\hat{\alpha}} = A_2^{-1}$).

רווח סמך בו-זמני לפי שיטת שאפה יחושב באופן הבא.

$$\hat{\psi}(d) \pm \left[(I-1) F_{(I-1, N-(I+J-1))}^{(1-\omega)} \right]^{\frac{1}{2}} \cdot s \sqrt{d^T C_{\hat{\alpha}} d}$$

(בכדי למנוע בלבול, רמת המובהקות מוצגת באות ω).

נחשב כל חלק מהנוסחה בנפרד.

$$\psi(d) = \frac{\alpha_3 + \alpha_4}{2} - \alpha_1 = \frac{1}{2}(\alpha_3 - \alpha_1 - \alpha_2 - \alpha_3) - \alpha_1 = \begin{pmatrix} -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{pmatrix} = d^T \alpha$$

ולכן,

$$\hat{\psi}(d) = d^T \hat{\alpha} = \begin{pmatrix} -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1.75 \\ -0.5 \\ 2.25 \end{pmatrix} = 2.875$$

היות ומדובר במודל נטול אינטראקציות, נחשב s^2 באופן הבא.

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{1}{N - (I + J - 1)} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^n (Y_{ijk} - \hat{Y}_{ijk})^2 \\ &= \frac{1}{N - (I + J - 1)} \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \sum_{k=1}^n (Y_{ijk} - (\hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j))^2 \end{aligned}$$

כאשר,

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y}_{1.} - \bar{Y}_{...} = 12.5 - 13.75 = -1.25$$

$$\hat{\beta}_2 = \bar{Y}_{2.} - \bar{Y}_{...} = 15 - 13.75 = 1.25$$

($\hat{\mu}$ ו- $\hat{\alpha}_1, \dots, \hat{\alpha}_4$ חושבו בסעיף הקודם)

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{1}{16 - (4 + 2 - 1)} \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^2 \sum_{k=1}^2 (Y_{ijk} - (\hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j))^2 \\ &= \frac{1}{11} \left((12 - (13.75 - 1.75 - 1.25))^2 + \dots + (18 - 15)^2 \right) = 11.1364 \end{aligned}$$

לסיום, נחשב ערכו של $d^T C_{\hat{\alpha}} d$.

$$d^T C_{\hat{\alpha}} d = \begin{pmatrix} -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.1875 & -0.0625 & -0.0625 \\ -0.0625 & 0.1875 & -0.0625 \\ -0.0625 & -0.0625 & 0.1875 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{3}{2} \\ 1 \\ -\frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix} = 0.375$$

רווח הסמך המתקבל הינו,

$$CI(\psi(d)) = 2.875 \pm 3.2806 \cdot \sqrt{11.1364} \cdot \sqrt{0.375} = [-3.8291 \quad 9.5791]$$

שאלה 4 (25 נקודות)

במסגרת של מודלים לוג-ליניאריים, נגדיר

$$\Psi_{ii'jj'}^k = \left(\frac{\Pr(B = j' | A = i', C = k)}{\Pr(B = j | A = i', C = k)} \right) / \left(\frac{\Pr(B = j' | A = i, C = k)}{\Pr(B = j | A = i, C = k)} \right)$$

הוכיחו כי המודל (AB, AC, BC) שקול למצב בו $\Psi_{ii'jj'}^k$ לא תלוי ב- k , ז"א מנת יחס הסיכויים של כל שני משתנים אינה תלויה בערכו של המשתנה השלישי.

פיתרון

לפנינו המודל הלוג-ליניארי הבא,

$$\log \pi_{ijk} = \theta_{ijk} = \bar{\theta} \dots + \lambda_i^A + \lambda_j^B + \lambda_k^C + \lambda_{ij}^{AB} + \lambda_{ik}^{AC} + \lambda_{jk}^{BC}$$

נציג את π_{ijk} כך.

$$\pi_{ijk} = \Pr(A = i, B = j, C = k) = \omega \alpha_i \beta_j \gamma_k \delta_{ij} \epsilon_{ik} \phi_{jk}$$

כאשר,

$$\begin{aligned} \omega &= \exp(\bar{\theta} \dots) \\ \alpha_i &= \exp(\lambda_i^A) \\ \beta_j &= \exp(\lambda_j^B) \\ \gamma_k &= \exp(\lambda_k^C) \\ \delta_{ij} &= \exp(\lambda_{ij}^{AB}) \\ \epsilon_{ik} &= \exp(\lambda_{ik}^{AC}) \\ \phi_{jk} &= \exp(\lambda_{jk}^{BC}) \end{aligned}$$

נפשט הביטוי $\Psi_{ii'jj'}^k$.

$$\begin{aligned} \Psi_{ii'jj'}^k &= \left(\frac{\Pr(B = j' | A = i', C = k)}{\Pr(B = j | A = i', C = k)} \right) / \left(\frac{\Pr(B = j' | A = i, C = k)}{\Pr(B = j | A = i, C = k)} \right) \\ &= \left(\frac{\frac{\Pr(A = i', B = j', C = k)}{\Pr(A = i', C = k)}}{\frac{\Pr(A = i', B = j, C = k)}{\Pr(A = i', C = k)}} \right) / \left(\frac{\frac{\Pr(A = i, B = j', C = k)}{\Pr(A = i, C = k)}}{\frac{\Pr(A = i, B = j, C = k)}{\Pr(A = i, C = k)}} \right) \\ &= \frac{\Pr(A = i', B = j', C = k)}{\Pr(A = i', B = j, C = k)} / \frac{\Pr(A = i, B = j', C = k)}{\Pr(A = i, B = j, C = k)} = \frac{\pi_{i'j'k} \pi_{ijk}}{\pi_{i'jk} \pi_{ij'k}} \\ &= \frac{(\omega \alpha_{i'} \beta_{j'} \gamma_k \delta_{i'j'} \epsilon_{i'k} \phi_{j'k}) (\omega \alpha_i \beta_j \gamma_k \delta_{ij} \epsilon_{ik} \phi_{jk})}{(\omega \alpha_{i'} \beta_j \gamma_k \delta_{i'j} \epsilon_{i'k} \phi_{jk}) (\omega \alpha_i \beta_{j'} \gamma_k \delta_{ij'} \epsilon_{ik} \phi_{j'k})} = \frac{\delta_{i'j'} \delta_{ij}}{\delta_{i'j} \delta_{ij'}} \\ &= \exp(\lambda_{i'j'}^{AB} - \lambda_{i'j}^{AB} - \lambda_{ij'}^{AB} + \lambda_{ij}^{AB}) \end{aligned}$$

נשים לב כי הביטוי המתקבל חף מ- k . ולכן, הטענה הוכחה.

שאלה 5 (15 נקודות)

נתייחס לחומר בנספח 1 עבור הרצה של רגרסיה לוגיסטית.

נסמן ב- x_1 את המצב term = 24, amount = 10,000, age = 30, land = 0

נסמן ב- x_2 את המצב term = 36, amount = 15,000, age = 40, land = 1

בנוסף, עבור כל x אפשרי נסמן $p(x) = \Pr(Y = 1|X = x)$

א. חשבו רווח סמך (ברמת ביטחון של 95%) עבור $p(x_1)$.

פיתרון

תחילה, נזכור כי

$$p(x_1) = \Pr(Y = 1|X = x_1) = \frac{e^{x_1^T \beta}}{1 + e^{x_1^T \beta}}$$

היות ו- $p(x_1)$ הינה פונקציה "יפה", נחשב רווח סמך לביטוי $x_1^T \hat{\beta}$ ונציבו בהסתברות המבוקשת.

לשם חישוב רווח סמך ל- $x_1^T \hat{\beta}$, נשתמש בעובדות הבאות.

$$\hat{\beta} \sim N(\beta, (X^T W X)^{-1})$$

$$x^T \hat{\beta} \sim N(x^T \beta, x^T (X^T W X)^{-1} x)$$

ולכן, נוסחת רווח הסמך תיראה כך.

$$x_1^T \hat{\beta} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{x_1^T (X^T W X)^{-1} x_1}$$

נגדיר,

$$x_1^T = (1 \quad \log(24) \quad \log(10^4) \quad \log(30) \quad 0)$$

$$\hat{\beta} = \begin{pmatrix} -1.1179 \\ -0.9297 \\ 0.187 \\ 0.956 \\ -0.7341 \end{pmatrix}$$

והמטריצה $(X^T W X)^{-1}$ הינה המטריצה המצויה בתחתית "נספח 1".

נחשב רכיבי נוסחת רווח הסמך.

$$x_1^T \hat{\beta} = (1 \quad 3.1781 \quad 9.2103 \quad 3.4012 \quad 0) \begin{pmatrix} -1.1179 \\ -0.9297 \\ 0.187 \\ 0.956 \\ -0.7341 \end{pmatrix} = 0.9012$$

$$x_1^T (X^T W X)^{-1} x_1 = (1 \quad 3.1781 \quad 9.2103 \quad 3.4012 \quad 0) (X^T W X)^{-1} \begin{pmatrix} 1 \\ 3.1781 \\ 9.2103 \\ 3.4012 \\ 0 \end{pmatrix} = 0.0304$$

ולכן,

$$CI(x_1^T \beta) = 0.9012 \pm 1.96 \cdot \sqrt{0.0304} = [0.5595 \quad 1.2428]$$

(כידוע, $Z_{0.975} \approx 1.96$).

$$CI(p(x_1)) = \left[\frac{e^{0.5595}}{1 + e^{0.5595}} \quad \frac{e^{1.2428}}{1 + e^{1.2428}} \right] = [0.6363 \quad 0.776]$$

ב. חשבו רווח סמך (ברמת ביטחון של 95%) עבור $\frac{p(x_2)}{1-p(x_2)} / \frac{p(x_1)}{1-p(x_1)}$

פיתרון

ראשית, נפשט הביטוי לעיל.

$$\frac{p(x_2)}{1-p(x_2)} \bigg/ \frac{p(x_1)}{1-p(x_1)} = \frac{\frac{e^{x_2^T \beta}}{1+e^{x_2^T \beta}}}{1-\frac{e^{x_2^T \beta}}{1+e^{x_2^T \beta}}} \bigg/ \frac{\frac{e^{x_1^T \beta}}{1+e^{x_1^T \beta}}}{1-\frac{e^{x_1^T \beta}}{1+e^{x_1^T \beta}}} = \frac{\frac{e^{x_2^T \beta}}{1+e^{x_2^T \beta}}}{\frac{1}{1+e^{x_2^T \beta}}} \bigg/ \frac{\frac{e^{x_1^T \beta}}{1+e^{x_1^T \beta}}}{\frac{1}{1+e^{x_1^T \beta}}} = \frac{e^{x_2^T \beta}}{e^{x_1^T \beta}} = e^{(x_2^T - x_1^T) \beta}$$

נגדיר,

$$u = x_2 - x_1$$

היות ו- $e^{u^T \beta}$ פונקציה "יפה". נוכל לחשב רווח סמך עבור $u^T \beta$, ולהציב התוצאה במנת יחס הסיכויים המבוקשת. התהליך זהה לחלוטין לזה אשר בוצע בסעיף א'.

$$\begin{aligned} u^T &= x_2^T - x_1^T \\ &= (1 \quad \log(36) \quad \log(15 \cdot 10^3) \quad \log(40) \quad 1) \\ &\quad - (1 \quad \log(24) \quad \log(10^4) \quad \log(30) \quad 0) \\ &= (0 \quad 0.4055 \quad 0.4055 \quad 0.2877 \quad 1) \end{aligned}$$

$$u^T \hat{\beta} = (0 \quad 0.4055 \quad 0.4055 \quad 0.2877 \quad 1) \begin{pmatrix} -1.1179 \\ -0.9297 \\ 0.187 \\ 0.956 \\ -0.7341 \end{pmatrix} = -0.7603$$

$$u^T (X^T W X)^{-1} u = (0 \quad 0.4055 \quad 0.4055 \quad 0.2877 \quad 1) (X^T W X)^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ 0.4055 \\ 0.4055 \\ 0.2877 \\ 1 \end{pmatrix} = 0.0366$$

$$CI(u^T \beta) = -0.7603 \pm 1.96 \cdot \sqrt{0.0366} = [-1.1353 \quad -0.3852]$$

$$CI\left(\frac{p(x_2)}{1-p(x_2)} \bigg/ \frac{p(x_1)}{1-p(x_1)}\right) = [e^{-1.1353} \quad e^{-0.3852}] = \boxed{[0.3213 \quad 0.6803]}$$

נספח 1

Data on 1000 loan customers of a German bank.

The variables are as follows:

gc: 0/1 indicator of whether the person is a good risk for the requested loan (1) or not 0)

term: duration of requested loan

amount: amount requested (in German Marks)

age: age of the customer (years)

land: 0/1 indicator of whether the customer owns land (1) or does not (0)

We apply a log transformation to term, amount, and age before running the regression.

```
lterm = log(term)
```

```
amtlog = log(amount)
```

```
l.age = log(age)
```

Results of Logistic Regression Analysis

	Coef	S.E.	Wald	Z	Pr(> Z)
Intercept	-1.1179	1.1539	-0.97	0.3327	
lterm	-0.9297	0.1714	-5.43	<0.0001	
amtlog	0.1870	0.1230	1.52	0.1284	
l.age	0.9560	0.2565	3.73	0.0002	
land	-0.7341	0.1980	-3.71	0.0002	

Covariance Matrix of Estimated Coefficients

	Intercept	lterm	amtlog	l.age	land
Intercept	1.33159839	0.0137349459	-0.0752634941	-0.2258012175	0.0688971954
lterm	0.01373495	0.0293662476	-0.0134884945	0.0013452636	-0.0009395372
amtlog	-0.07526349	-0.0134884945	0.0151238319	-0.0007412548	-0.0036072797
l.age	-0.22580122	0.0013452636	-0.0007412548	0.0658113459	-0.0128218795
land	0.06889720	-0.0009395372	-0.0036072797	-0.0128218795	0.0392093907

נספח 2

לוח של התפלגות F

ערכים קריטיים עבור $\alpha = 0.05$ בהתפלגות F עם d_1 ד"ח במונה ו- d_2 ד"ח במכנה

$d_2 \backslash d_1$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	161.45	18.51	10.13	7.71	6.61	5.99	5.59	5.32	5.12	4.96
2	199.50	19.00	9.55	6.94	5.79	5.14	4.74	4.46	4.26	4.10
3	215.71	19.16	9.28	6.59	5.41	4.76	4.35	4.07	3.86	3.71
4	224.58	19.25	9.12	6.39	5.19	4.53	4.12	3.84	3.63	3.48
5	230.16	19.30	9.01	6.26	5.05	4.39	3.97	3.69	3.48	3.33
6	233.99	19.33	8.94	6.16	4.95	4.28	3.87	3.58	3.37	3.22
7	236.77	19.35	8.89	6.09	4.88	4.21	3.79	3.50	3.29	3.14
8	238.88	19.37	8.85	6.04	4.82	4.15	3.73	3.44	3.23	3.07
9	240.54	19.38	8.81	6.00	4.77	4.10	3.68	3.39	3.18	3.02
10	241.88	19.40	8.79	5.96	4.74	4.06	3.64	3.35	3.14	2.98
11	242.98	19.40	8.76	5.94	4.70	4.03	3.60	3.31	3.10	2.94
12	243.91	19.41	8.74	5.91	4.68	4.00	3.57	3.28	3.07	2.91
13	244.69	19.42	8.73	5.89	4.66	3.98	3.55	3.26	3.05	2.89
14	245.36	19.42	8.71	5.87	4.64	3.96	3.53	3.24	3.03	2.86
15	245.95	19.43	8.70	5.86	4.62	3.94	3.51	3.22	3.01	2.85
16	246.46	19.43	8.69	5.84	4.60	3.92	3.49	3.20	2.99	2.83
17	246.92	19.44	8.68	5.83	4.59	3.91	3.48	3.19	2.97	2.81
18	247.32	19.44	8.67	5.82	4.58	3.90	3.47	3.17	2.96	2.80
19	247.69	19.44	8.67	5.81	4.57	3.88	3.46	3.16	2.95	2.79
20	248.01	19.45	8.66	5.80	4.56	3.87	3.44	3.15	2.94	2.77
21	248.31	19.45	8.65	5.79	4.55	3.86	3.43	3.14	2.93	2.76
22	248.58	19.45	8.65	5.79	4.54	3.86	3.43	3.13	2.92	2.75
23	248.83	19.45	8.64	5.78	4.53	3.85	3.42	3.12	2.91	2.75
24	249.05	19.45	8.64	5.77	4.53	3.84	3.41	3.12	2.90	2.74
25	249.26	19.46	8.63	5.77	4.52	3.83	3.40	3.11	2.89	2.73
26	249.45	19.46	8.63	5.76	4.52	3.83	3.40	3.10	2.89	2.72
27	249.63	19.46	8.63	5.76	4.51	3.82	3.39	3.10	2.88	2.72
28	249.80	19.46	8.62	5.75	4.50	3.82	3.39	3.09	2.87	2.71
29	249.95	19.46	8.62	5.75	4.50	3.81	3.38	3.08	2.87	2.70
30	250.10	19.46	8.62	5.75	4.50	3.81	3.38	3.08	2.86	2.70
31	250.23	19.46	8.61	5.74	4.49	3.80	3.37	3.07	2.86	2.69
32	250.36	19.46	8.61	5.74	4.49	3.80	3.37	3.07	2.85	2.69
33	250.48	19.47	8.61	5.74	4.48	3.80	3.36	3.07	2.85	2.69
34	250.59	19.47	8.61	5.73	4.48	3.79	3.36	3.06	2.85	2.68
35	250.69	19.47	8.60	5.73	4.48	3.79	3.36	3.06	2.84	2.68
36	250.79	19.47	8.60	5.73	4.47	3.79	3.35	3.06	2.84	2.67
37	250.89	19.47	8.60	5.72	4.47	3.78	3.35	3.05	2.84	2.67
38	250.98	19.47	8.60	5.72	4.47	3.78	3.35	3.05	2.83	2.67
39	251.06	19.47	8.60	5.72	4.47	3.78	3.34	3.05	2.83	2.66
40	251.14	19.47	8.59	5.72	4.46	3.77	3.34	3.04	2.83	2.66