

2. פתרון

0.7 מ"ר
1.16 מ"ר

$$\hat{Y} = 1700 - 0.7X$$

$$\hat{Y} = 1.16X$$

פתרון

2. פתרון

$$\hat{Y} = 2 + 0.6X$$

Y	X	\hat{Y}	e	H
8	10	8	0	2
7	8	6.8	0.2	1
9	11	8.6	0.4	2
7	9	7.4	-0.4	2
9	12	9.2	-0.2	3

n+3+c

$$\bar{e} = 0$$

$$\sum e_i \cdot x_i = 0$$

$$\sum e_i = 0$$

$$\bar{Y} = \bar{\hat{Y}} = 8$$

$$\hat{H} = -2 + 0.4X$$

פ"ב

פ"ב

$$r_{xy}^2 = 0.9$$

$$r_{xh}^2 = 0.8$$

$$r_{yh}^2 = 0.5$$

היחס בין r_{xy}^2 ל- r_{xh}^2 הוא 1.1

$$r_{yh}^2 = 1 - e$$

פתרון

① - ⑦ פירוש קטן $\left\{ \begin{array}{l} 3 \text{ שאלות קטנות} \\ 4 \text{ שאלות קטנות} \end{array} \right.$

5 שאלות קטנות

$$Y_i = 7 + \beta X_i + u_i \Rightarrow Y_i - 7 = \beta X_i + u_i$$

$$\hat{\beta}_{OLS} = \frac{\sum (Y_i - 7) X_i}{\sum X_i^2}$$

$$E(\hat{\beta}_{OLS}) = E\left(\frac{\sum (Y_i - 7) X_i}{\sum X_i^2}\right) = \frac{E(\sum (\beta X_i + u_i) X_i)}{\sum X_i^2} =$$

$$= \frac{E(\beta \sum X_i^2 + \sum u_i X_i)}{\sum X_i^2} =$$

$$= \frac{\beta \sum X_i^2 + 0}{\sum X_i^2} = \beta \quad \text{זוהי}$$

$$V(\hat{\beta}_{OLS}) = V\left(\frac{\sum (Y_i - 7) X_i}{\sum X_i^2}\right) = \frac{V(\sum (\beta X_i + u_i) X_i)}{(\sum X_i^2)^2} =$$

$$= \frac{V(\sum X_i^2 + \sum u_i X_i)}{(\sum X_i^2)^2} = \frac{V(u_1 X_1 + u_2 X_2 + \dots + u_n X_n)}{(\sum X_i^2)^2}$$

$$= \frac{\sigma^2}{\sum X_i^2}$$

6 שאלות קטנות

- 6. 10 שאלות קטנות
- 7. 9 שאלות קטנות
- 8. 8 שאלות קטנות
- 9. 7 שאלות קטנות
- 10. 6 שאלות קטנות

- 1. 1 שאלה קטנה
- 2. 2 שאלות קטנות
- 3. 3 שאלות קטנות
- 4. 4 שאלות קטנות
- 5. 5 שאלות קטנות

293 - 2 שאלות קטנות

מבוא לאקונומטריקה א'

תרגיל 2

שאלה 3

הניחו שהצריכה השנתית Y_t תלויה בהכנסה השנתית X_t בהתאם למודל:
 $Y_t = \alpha + \beta \cdot X_t + u_t$ כאשר u הוא משתנה מקרי והמודל מקיים את התנחות הסטטיסטיות
 הקלאסיות. על מנת לאמוד את הנטייה השולית לצרוך β נלקח מדגם מקרי של N תצפיות והוצעו
 האומדנים הבאים:

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum xy}{\sum x^2} \quad .1$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum XY}{\sum X^2} \quad .2$$

$$\hat{\beta}_3 = \frac{\bar{Y}}{\bar{X}} \quad .3$$

$$\hat{\beta}_4 = \frac{Y_N - Y_1}{X_N - X_1} \quad .4$$

$$\hat{\beta}_5 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=2}^N \frac{Y_i - Y_{i-1}}{X_i - X_{i-1}} \quad .5$$

$$\hat{\beta}_6 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \frac{Y_i}{X_i} \quad .6$$

- א. הסבירו את משמעות כל אחד מהאומדנים.
- ב. חשבו לכל אומדן את התוחלת ואת השונות.
- ג. בדקו לכל אומדן האם הוא לינארי ואם הוא חסר חטייה.
- ד. איזה אומדן הוא בעל השונות המינימלית?
- ה. מי מהאומדנים הוא אומדן BLUE!

הוכחה של BLUE
 2. עקרון

3. עקרון

1. β - δ המומצא הוא $\hat{\beta}_1$.
 $\sum \epsilon_i^2$, נחשב את הממוצע של $\sum \epsilon_i^2$

$$E(\hat{\beta}_1) = E\left(\frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2}\right) = \frac{E(\sum x_i (\alpha + \beta x_i + u_i))}{\sum x_i^2} =$$

$$= \frac{E(\alpha \sum x_i + \beta \sum x_i^2 + \sum x_i u_i)}{\sum x_i^2} =$$

$$= \frac{0 + \beta \sum x_i^2 + \sum x_i E(u_i)}{\sum x_i^2} = \beta$$

$$V(\hat{\beta}_1) = V\left(\frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2}\right) = \frac{V(\sum x_i (\alpha + \beta x_i + u_i))}{(\sum x_i^2)^2} =$$

$$= \frac{V(\alpha \sum x_i + \beta \sum x_i^2 + \sum x_i u_i)}{(\sum x_i^2)^2} =$$

$$= \frac{V(\sum x_i u_i)}{(\sum x_i^2)^2} = \frac{\sum x_i^2 V(u_i) + 2 \sum_{i < j} x_i x_j \text{COV}(u_i, u_j)}{(\sum x_i^2)^2}$$

$$= \frac{\sigma^2 \sum x_i^2}{(\sum x_i^2)^2} = \frac{\sigma^2}{\sum x_i^2}$$

הוכחה של BLUE

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum x_i Y_i}{\sum x_i^2} = \frac{x_{i1}}{\sum x_i^2} Y_1 + \frac{x_{i2}}{\sum x_i^2} Y_2 + \dots + \frac{x_{in}}{\sum x_i^2} Y_n$$

$E(\hat{\beta}_1) = \beta$
 הוכחה של BLUE
 1. $E(\hat{\beta}_1) = \beta$
 2. $V(\hat{\beta}_1) = \frac{\sigma^2}{\sum x_i^2}$
 3. $\hat{\beta}_1$ הוא BLUE

$Y = \beta X + u$ למד β - δ פונקציה קוואדראטית עם $\hat{\beta}_2$ - 2

הם פונקציה קוואדראטית פשוטה של β עם α ו β הם פרמטרים
 - α ו β הם פרמטרים

$$E(\hat{\beta}_2) = \frac{\sum X Y}{\sum X^2} + \beta \quad V(\hat{\beta}_2) = \frac{\sigma^2}{\sum X^2}$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum X Y}{\sum X^2} = \frac{X_1}{\sum X^2} Y_1 + \frac{X_2}{\sum X^2} Y_2 + \dots + \frac{X_n}{\sum X^2} Y_n$$

$$E(\hat{\beta}_2) - \beta = \frac{\sum X u}{\sum X^2}$$

$\hat{\beta}_2$ הוא פונקציה קוואדראטית של β עם α ו β הם פרמטרים
 $[\sum X^2 = \sum X^2 - n \bar{X}^2]$ $\sum X^2 > \sum X^2$ ו σ^2

$Y = \alpha + \beta X + u$ למד β - δ BLUE פונקציה קוואדראטית עם $\hat{\beta}_2$
 - α ו β הם פרמטרים

הם פונקציה קוואדראטית פשוטה של β עם α ו β הם פרמטרים
 (\bar{X}, \bar{Y}) הם פרמטרים

$$E(\hat{\beta}_3) = \frac{\alpha}{\bar{X}} + \beta \quad V(\hat{\beta}_3) = \frac{\sigma^2}{n \bar{X}^2}$$

$$\hat{\beta}_3 = \frac{\bar{Y}}{\bar{X}} = \frac{\sum Y}{\sum X} = \frac{1}{\sum X} Y_1 + \dots + \frac{1}{\sum X} Y_n$$

$\frac{\alpha}{\bar{X}}$ הם פרמטרים

$\hat{\beta}_2$ הוא פונקציה קוואדראטית של β עם α ו β הם פרמטרים
 $[\sum X^2 = \sum X^2 - n \bar{X}^2]$ $\sum X^2 > n \bar{X}^2$ ו σ^2
 - α ו β הם פרמטרים BLUE פונקציה קוואדראטית עם $\hat{\beta}_2$

נפרד את הממוצע של המשוואה $\hat{\beta}_4$ 4
 $(X_n, Y_n) - (X_1, Y_1)$

$$E(\hat{\beta}_4) = E\left(\frac{\alpha + \beta X_n + u_n - \alpha - \beta X_1 - u_1}{X_n - X_1}\right) =$$

$$= \frac{\beta(X_n - X_1)}{X_n - X_1} = \beta$$

$$V(\hat{\beta}_4) = \frac{V(\alpha + \beta X_n + u_n - \alpha - \beta X_1 - u_1)}{(X_n - X_1)^2} =$$

$$= \frac{V(u_n - u_1)}{(X_n - X_1)^2} = \frac{V(u_n) + V(u_1) - 2\text{COV}(u_n, u_1)}{(X_n - X_1)^2}$$

$$= \frac{\sigma^2 + \sigma^2 - 0}{(X_n - X_1)^2} = \frac{2\sigma^2}{(X_n - X_1)^2}$$

$$\hat{\beta}_4 = \frac{X_n}{X_n - X_1} Y_n - \frac{X_1}{X_n - X_1} Y_1$$

המשוואה $\beta = \delta$ היא משוואה
 המכילה את הממוצע של המשוואה
 (אם $\beta = \delta$ אז הממוצע של המשוואה
 הוא β והממוצע של המשוואה
 הוא β)

est de β par la méthode des moindres carrés $\hat{\beta}_5$. 5

est de β par la méthode des moindres carrés

est de β par la méthode des moindres carrés $N-1$ obs. N obs

$(X_2, Y_2) \dots (X_{N-1}, Y_{N-1})$ obs, $(X_1, Y_1) \dots (X_N, Y_N)$ obs

$(X_1, Y_1) \dots (X_{N-1}, Y_{N-1})$ obs

$$E(\hat{\beta}_5) = \frac{1}{N-1} \sum_{t=2}^N E\left(\frac{Y_t - Y_{t-1}}{X_t - X_{t-1}}\right)$$

$$= \frac{1}{N-1} \sum_{t=2}^N E\left(\frac{\alpha + \beta X_t + u_t - \alpha - \beta X_{t-1} - u_{t-1}}{X_t - X_{t-1}}\right)$$

$$= \frac{1}{N-1} \sum_{t=2}^N \beta = \frac{1}{N-1} \cdot (N-1) \beta = \beta$$

$$V(\hat{\beta}_5) = \left(\frac{1}{N-1}\right)^2 V\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1} + \frac{Y_3 - Y_2}{X_3 - X_2} + \frac{Y_4 - Y_3}{X_4 - X_3} + \dots\right)$$

$$= \left(\frac{1}{N-1}\right)^2 \left[V\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1}\right) + V\left(\frac{Y_3 - Y_2}{X_3 - X_2}\right) + V\left(\frac{Y_4 - Y_3}{X_4 - X_3}\right) + \dots \right]$$

$$+ 2 \text{cov}\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1}, \frac{Y_3 - Y_2}{X_3 - X_2}\right) + 2 \text{cov}\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1}, \frac{Y_4 - Y_3}{X_4 - X_3}\right) + \dots$$

$$V(Y_t) = V(\alpha + \beta X_t + u_t) = V(u_t) = \sigma^2 \text{ (parce que } \alpha \text{ et } \beta \text{ sont constants)}$$

$$\text{cov}(Y_t, Y_{t-1}) = \text{cov}(\alpha + \beta X_t + u_t, \alpha + \beta X_{t-1} + u_{t-1}) = \text{cov}(u_t, u_{t-1}) = 0$$

$$\text{cov}(Y_t, Y_t) = \text{cov}(\alpha + \beta X_t + u_t, \alpha + \beta X_t + u_t) = \text{cov}(u_t, u_t) = \sigma^2$$

$$V(Y_t - Y_{t-1}) = V(Y_t) + V(Y_{t-1}) - 2 \text{cov}(Y_t, Y_{t-1}) = 2\sigma^2$$

$$V\left(\frac{Y_t - Y_{t-1}}{X_t - X_{t-1}}\right) = \frac{2\sigma^2}{(X_t - X_{t-1})^2}$$

$$\text{cov}\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1}, \frac{Y_3 - Y_2}{X_3 - X_2}\right) = \frac{\text{cov}(Y_2, Y_3) - \text{cov}(Y_2, Y_2) - \text{cov}(Y_1, Y_3) + \text{cov}(Y_1, Y_2)}{(X_2 - X_1)(X_3 - X_2)} = \frac{-\sigma^2}{(X_2 - X_1)(X_3 - X_2)}$$

$$\text{cov}\left(\frac{Y_2 - Y_1}{X_2 - X_1}, \frac{Y_4 - Y_3}{X_4 - X_3}\right) = 0$$

(5)

$$\begin{aligned}
 V(\hat{\beta}_5) &= \left(\frac{1}{N-1}\right)^2 \left[\frac{2\sigma^2}{(x_2-x_1)^2} + \frac{2\sigma^2}{(x_3-x_2)^2} + \frac{2\sigma^2}{(x_4-x_3)^2} + \dots \right. \\
 &\quad - 2 \frac{\sigma^2}{(x_2-x_1)(x_3-x_2)} + 0 + \dots \\
 &\quad - 2 \frac{\sigma^2}{(x_3-x_2)(x_4-x_3)} + 0 + \dots \\
 &\quad \left. - 2 \frac{\sigma^2}{(x_{T-1}-x_{T-2})(x_T-x_{T-1})} \right] \\
 &= \frac{2\sigma^2}{(N-1)^2} \left[\sum_{t=2}^N \frac{1}{x_t-x_{t-1}} - \sum_{t=2}^{N-1} \frac{1}{(x_t-x_{t-1})(x_{t+1}-x_t)} \right]
 \end{aligned}$$

पहला प-य के दो भागों में बाँटा जा सकता है
 प्रथम

1. $\sum_{t=2}^N \frac{1}{x_t-x_{t-1}}$ का भाग
 $\hat{\beta}_1$ के भाग के समान
 अर्थात् यह $\hat{\beta}_1$ का भाग है, BLUE का भाग है

poli \$N\$ poli le pirolo jenu ho \$\beta_0\$. 6
 ppi polo ppi ppi el 6 ppi

$$E(\hat{\beta}_0) = \frac{1}{N} \sum \frac{E(Y_i)}{X_i} \\
 = \frac{1}{N} \sum \frac{\alpha + \beta X_i}{X_i} = \frac{1}{N} \sum \frac{\alpha}{X_i} + \frac{1}{N} \sum \beta \\
 = \frac{\alpha}{N} \sum \frac{1}{X_i} + \beta$$

$$V(\hat{\beta}_0) = \left(\frac{1}{N}\right)^2 V\left(\frac{Y_1}{X_1} + \frac{Y_2}{X_2} + \dots + \frac{Y_N}{X_N}\right) \\
 = \left(\frac{1}{N}\right)^2 \left[V\left(\frac{Y_1}{X_1}\right) + V\left(\frac{Y_2}{X_2}\right) + \dots + 2 \text{COV}\left(\frac{Y_1}{X_1}, \frac{Y_2}{X_2}\right) + \dots \right] \\
 = \left(\frac{1}{N}\right)^2 \left[\frac{\sigma^2}{X_1^2} + \frac{\sigma^2}{X_2^2} + \dots + 2 \cdot 0 + \dots \right] \\
 = \frac{\sigma^2}{N^2} \sum \frac{1}{X_i^2}$$

regresi ppi ppi \$Y\$ le ppi , ppi ppi ppi
 le ppi ppi ppi ppi , ppi ppi ppi ppi
 ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi
 ppi ppi ppi BLUE ppi ppi ppi

regresi ppi \$\beta_2\$ le ppi ppi ppi ppi ppi ppi
 ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi
 ppi ppi BLUE ppi ppi ppi ppi ppi ppi ppi