

計量分析 2：復習テスト 6

学籍番号 _____ 氏名 _____

2022 年 11 月 10 日

注意：すべての質問に解答しなければ提出とは認めない。正答に修正した上で、復習テスト 1～8 を（左上で）ホチキス止めし、中間試験実施日（12 月 1 日の予定）にまとめて提出すること。

1. 2 変量データを $((y_1, x_1), \dots, (y_n, x_n))$ とする。 y_i の x_i 上への単回帰モデルは

$$E(y_i|x_i) = \alpha + \beta x_i$$

回帰の誤差項は $u_i := y_i - E(y_i|x_i)$ 。以下の式を証明しなさい。

(a)

$$E(u_i|x_i) = 0$$

(b)

$$E(u_i) = 0$$

(c)

$$E(x_i u_i) = 0$$

(d)

$$\text{cov}(x_i, u_i) = 0$$

(e)

$$\text{cov}(x_i, y_i) = \beta \text{var}(x_i)$$

2. 次の OLS 問題を考える.

$$\min_{a,b} \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i)^2$$

and $a, b \in \mathbb{R}$

OLS 問題の解を (a^*, b^*) , OLS 残差を $e_i := y_i - a^* - b^*x_i$ とする. また $((y_1, x_1), \dots, (y_n, x_n))$ の標本平均を (\bar{y}, \bar{x}) とする. 以下の式を証明しなさい.

(a)

$$\sum_{i=1}^n e_i = 0$$
$$\sum_{i=1}^n x_i e_i = 0$$

(b)

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) e_i = 0$$

(c)

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = b^{*2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \sum_{i=1}^n e_i^2$$

解答例

1. (a) 期待値の線形性より

$$\begin{aligned} E(u_i|x_i) &= E(y_i - E(y_i|x_i)|x_i) \\ &= E(y_i|x_i) - E(y_i|x_i) \\ &= 0 \end{aligned}$$

(b) 繰り返し期待値の法則より

$$\begin{aligned} E(u_i) &= E(E(u_i|x_i)) \\ &= E(0) \\ &= 0 \end{aligned}$$

(c) 繰り返し期待値の法則より

$$\begin{aligned} E(x_i u_i) &= E(E(x_i u_i|x_i)) \\ &= E(x_i E(u_i|x_i)) \\ &= E(0) \\ &= 0 \end{aligned}$$

(d) 前 2 問より

$$\begin{aligned} \text{cov}(x_i, u_i) &= E(x_i u_i) - E(x_i) E(u_i) \\ &= 0 \end{aligned}$$

(e) 前問より

$$\begin{aligned} \text{cov}(x_i, y_i) &:= E((x_i - E(x_i))(y_i - E(y_i))) \\ &= E((x_i - E(x_i))(E(y_i|x_i) + u_i - E(E(y_i|x_i) + u_i))) \\ &= E((x_i - E(x_i))(\alpha + \beta x_i + u_i - E(\alpha + \beta x_i + u_i))) \\ &= E((x_i - E(x_i))[\alpha + \beta x_i + u_i - (\alpha + \beta E(x_i) + E(u_i))]) \\ &= E((x_i - E(x_i))[\beta(x_i - E(x_i)) + u_i - E(u_i)]) \\ &= E(\beta(x_i - E(x_i))^2 + (x_i - E(x_i))(u_i - E(u_i))) \\ &= \beta E((x_i - E(x_i))^2) + E((x_i - E(x_i))(u_i - E(u_i))) \\ &= \beta \text{var}(x_i) + \text{cov}(x_i, u_i) \\ &= \beta \text{var}(x_i) \end{aligned}$$

2. (a) 1 階の条件より

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (y_i - a^* - b^* x_i) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n x_i (y_i - a^* - b^* x_i) &= 0 \end{aligned}$$

すなわち

$$\sum_{i=1}^n e_i = 0$$
$$\sum_{i=1}^n x_i e_i = 0$$

(b)

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) e_i &= \sum_{i=1}^n x_i e_i - \bar{x} \sum_{i=1}^n e_i \\ &= 0\end{aligned}$$

(c) $y_i = a^* + b^* x_i + e_i$ より

$$\begin{aligned}\bar{y} &:= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (a^* + b^* x_i + e_i) \\ &= a^* + b^* \bar{x}\end{aligned}$$

したがって

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 &= \sum_{i=1}^n [b^* (x_i - \bar{x}) + e_i]^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \left[b^{*2} (x_i - \bar{x})^2 + 2b^* (x_i - \bar{x}) e_i + e_i^2 \right] \\ &= b^{*2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + 2b^* \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) e_i + \sum_{i=1}^n e_i^2\end{aligned}$$

第 2 項は 0.