

## 計量分析 2：復習テスト 8

学籍番号 \_\_\_\_\_ 氏名 \_\_\_\_\_

2023 年 11 月 14 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 をまとめて左上でホチキス止めし、中間試験実施日（11 月 28 日の予定）に提出すること。

1. 2 変量データを  $((y_1, x_1), \dots, (y_n, x_n))$  とする。  $y_i$  の  $x_i$  上への定数項のない古典的正規線形回帰モデルは

$$\{y_i\}|\{x_i\} \sim \text{IN}(\beta x_i, \sigma^2)$$

$\sigma^2$  を既知として次の両側検定問題を考える。

$$H_0 : \beta = c \quad \text{vs} \quad H_1 : \beta \neq c$$

- (a)  $\beta$  の OLS 推定量を  $b$  とすると

$$b = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$\{x_i\}$  を所与として  $b$  の（条件付き）分布を求めなさい。

- (b)  $H_0$  の下で  $N(0, 1)$  にしたがう検定統計量を与えなさい。

- (c)  $H_0$  の下で  $\chi^2(1)$  にしたがう検定統計量を与えなさい。

2. 前問と同じ回帰モデルを仮定し、 $\sigma^2$  を未知として片側検定問題を考える.

(a)  $\sigma^2$  の不偏推定量  $s^2$  を定義しなさい.

(b)  $s^2$  の分布を与えなさい.

(c) 検定統計量を与えなさい.

(d) 検定統計量の  $H_0$  の下での分布を与えなさい.

3. 前問と同じ回帰モデルを仮定し、 $\sigma^2$  を未知として両側検定問題を考える.

(a) 前問とは別の検定統計量を与えなさい.

(b) 検定統計量の  $H_0$  の下での分布を与えなさい.

解答例

1. (a) 期待値の線形性と  $x_1, \dots, x_n$  の独立性より

$$\begin{aligned}
 E(b|x_1, \dots, x_n) &= E\left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} | x_1, \dots, x_n\right) \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i E(y_i | x_1, \dots, x_n)}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i E(y_i | x_i)}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i \beta x_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \\
 &= \frac{\beta \sum_{i=1}^n x_i^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \\
 &= \beta
 \end{aligned}$$

線形変換の分散の公式と  $(y_1, x_1), \dots, (y_n, x_n)$  の独立性より

$$\begin{aligned}
 \text{var}(b|x_1, \dots, x_n) &= \text{var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} | x_1, \dots, x_n\right) \\
 &= \frac{\text{var}(\sum_{i=1}^n x_i y_i | x_1, \dots, x_n)}{(\sum_{i=1}^n x_i^2)^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n \text{var}(x_i y_i | x_1, \dots, x_n)}{(\sum_{i=1}^n x_i^2)^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \text{var}(y_i | x_1, \dots, x_n)}{(\sum_{i=1}^n x_i^2)^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \text{var}(y_i | x_i)}{(\sum_{i=1}^n x_i^2)^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \sigma^2}{(\sum_{i=1}^n x_i^2)^2} \\
 &= \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2}
 \end{aligned}$$

$\{x_i\}$  を所与として  $\{y_i\}$  は正規分布だから、 $\{y_i\}$  の線形変換である  $b$  も正規分布。したがって

$$b|\{x_i\} \sim N\left(\beta, \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2}\right)$$

- (b) 前問の結果を標準化すると

$$\frac{b - \beta}{\sqrt{\sigma^2 / \sum_{i=1}^n x_i^2}} | \{x_i\} \sim N(0, 1)$$

$N(0, 1)$  は  $\{x_i\}$  に依存しないので

$$\frac{b - \beta}{\sqrt{\sigma^2 / \sum_{i=1}^n x_i^2}} \sim N(0, 1)$$

$H_0: \beta = c$  を代入すると、検定統計量は

$$Z := \frac{b - c}{\sqrt{\sigma^2 / \sum_{i=1}^n x_i^2}}$$

(c)  $Z \sim N(0, 1)$  なら  $Z^2 \sim \chi^2(1)$  なので, 検定統計量は

$$Z^2 = \frac{(b - c)^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{\sigma^2}$$

2. (a)

$$s^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - bx_i)^2$$

(b)

$$\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

(c) 未知の  $\sigma^2$  を推定量  $s^2$  に置き換えると, 検定統計量は

$$t := \frac{b - c}{\sqrt{s^2 / \sum_{i=1}^n x_i^2}}$$

(d) t 分布の定義より

$$t \sim t(n-1)$$

3. (a) 両側検定なら  $t^2$  を検定統計量としてもよい. すなわち別の検定統計量は

$$t^2 = \frac{(b - c)^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{s^2}$$

(b)  $t \sim t(\nu)$  なら  $t^2 \sim F(1, \nu)$  なので

$$t^2 \sim F(1, n-1)$$