

### 練習問題 3 解答

(1) [35.91, 826.45]

正規母集団  $N(\mu, \sigma^2)$  から無作為に観測した  $n$  個の標本の標本分散を  $s^2$  とすると、 $\sigma^2$  の  $100(1 - \alpha)\%$ 信頼区間は

$$\left[ \frac{(n-1)s^2}{y_{n-1, \frac{\alpha}{2}}}, \frac{(n-1)s^2}{y_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}} \right]$$

によって求まる(スライド参照)。ここで  $y_{n-1, p}$  は自由度  $n-1$  のカイニ乗分布に従う確率変数  $W$  に対して  $\Pr(W > y_{n-1, p}) = p$  を満たす定数であり、カイニ乗分布の分布表より求める事ができる。

今  $n = 5, s^2 = 10, \alpha = 0.05$  であるので、上記の公式より、 $\sigma^2$  の  $95\%$ 信頼区間は

$$\left[ \frac{4 \cdot 10^2}{y_{4, 0.025}}, \frac{4 \cdot 10^2}{y_{4, 0.975}} \right] = \left[ \frac{4 \cdot 10^2}{11.14}, \frac{4 \cdot 10^2}{0.484} \right] \approx [35.91, 826.45]$$

となる。

(2) [-0.00655, 0.20655]

正規母集団  $N(\mu, \sigma^2)$  から無作為に観測した  $n$  個の標本の標本平均を  $\bar{X}$ 、標本分散を  $s^2$  とする。統計量  $T$  を

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{s^2/n}} = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{s}$$

と定義すると、 $T$  は自由度  $n-1$  の  $t$  分布に従う事を示す事ができる(スライド参照)。これより  $\mu$  の  $100(1 - \alpha)\%$ 信頼区間は

$$\left[ \bar{X} - t_{n-1, \alpha} \sqrt{\frac{s^2}{n}}, \bar{X} + t_{n-1, \alpha} \sqrt{\frac{s^2}{n}} \right]$$

によって与えられる事を示す事ができる。ここで  $t_{n-1, \alpha}$  は自由度  $n-1$  の  $t$  分布に従う確率変数  $T$  に対して  $\Pr(-t_{n-1, \alpha} < T < t_{n-1, \alpha}) = 1 - \alpha$  を満たす定数であり、 $t$  分布の分布表より求める事ができる。今、 $n = 16, \bar{X} = 0.1, s^2 = 0.2^2 = 0.04, \alpha = 0.05$  であるので、上記の公式より、 $\mu$  の  $95\%$ 信頼区間は

$$\left[ 0.1 - t_{15, 0.05} \frac{0.2}{4}, 0.1 + t_{15, 0.05} \frac{0.2}{4} \right] = [0.1 - 2.131 \times 0.05, 0.1 + 2.131 \times 0.05] \\ = [-0.00655, 0.20655]$$

となる。

(3)

(i)  $\hat{\alpha} = -1, \hat{\beta} = 2$

$\beta$  と  $\alpha$  の最少二乗推定値はスライドの公式より

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^3 X_i Y_i - n \bar{X} \bar{Y}}{\sum_{i=1}^3 X_i^2 - n \bar{X}^2} = \frac{2+10}{1+4+1} = 2, \text{ and } \hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X} = -1.$$

となる。よって  $\hat{\alpha} = -1, \hat{\beta} = 2$  となる。

(ii)  $\frac{12}{13} \approx 0.92$

$R^2$  の定義は

$$R^2 = \frac{\text{説明された変動}}{\text{全変動}} = \frac{\sum_{i=1}^3 (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^3 (Y_i - \bar{Y})^2}, \hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta} X_i,$$

である。今、 $\bar{Y} = -1, \hat{Y}_1 = -1 + 2 \times 1 = 1, \hat{Y}_2 = -1 + 2 \times (-2) = -5, \hat{Y}_3 = -1 + 2 \times 1 = 1$  であるので

$$R^2 = \frac{(1+1)^2 + (-5+1)^2 + (1+1)^2}{(2+1)^2 + (-5+1)^2 + (0+1)^2} = \frac{4+16+4}{9+16+1} = \frac{24}{26} = \frac{12}{13} \approx 0.92$$

となる。

(4)

(i) 1.0

$Y_i$  と  $X_i$  が完全な負の線形関係を持っているので、 $R^2$  は 1.0 である。

(ii) 0

切片(定数項)  $\alpha$  の最少二乗推定量は  $\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X}$  (講義スライド参照)。よって  $\hat{\beta} = 0$  の時、 $\hat{\alpha} = \bar{Y}$  となる。これは  $\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta} X_i = \bar{Y}$  を意味している。これを  $R^2$  の定義に代入すると

$$R^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (\bar{Y} - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} = 0.$$

となる。

(iii)  $R^2 = 0.2$

$R^2$  は

$$R^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta} X_i)^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$$

と表せる。よって

$$R^2 = 1 - \frac{120}{150} = 1 - 0.8 = 0.2$$

となる。

(5)

(i) 2

残差平方和は  $SSR = \sum_{i=1}^3 (Y_i - bX_i)^2$  であり、正規方程式は

$$\frac{\partial SSR}{\partial b} = -2 \sum_{i=1}^3 X_i (Y_i - bX_i) = 0$$

これを解くと

$$\sum_{i=1}^3 X_i (Y_i - bX_i) = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^3 X_i Y_i = b \sum_{i=1}^3 X_i^2 \Leftrightarrow b = \frac{\sum_{i=1}^3 X_i Y_i}{\sum_{i=1}^3 X_i^2} = \frac{15+5}{9+1} = \frac{20}{10} = 2$$

よって  $\hat{\beta} = 2$ .

(ii) 14

SSR は

$$SSR = \sum_{i=1}^3 (Y_i - \hat{\beta}_{ols} X_i)^2 = (5-6)^2 + (-5+2)^2 + 2^2 = 1+9+4 = 14$$

となる。

(6)

(i) 3

この時  $\beta$  の最小二乗推定値は

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{20}{100} = \frac{1}{5}$$

である。よって  $\alpha$  の最小二乗推定値は

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X} = 5 - \frac{1}{5} \cdot 10 = 3$$

となる。

(ii) 0.25

定数項を含んだ単回帰モデルの場合  $R^2$  は相関係数の 2 乗であるので(スライド参照)

$$R^2 = r_{xy}^2 = \left( \frac{20}{4 \times 10} \right)^2 = 0.25$$

となる。

(iii) 4

まず、

$$\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta} X_i = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X} + \hat{\beta} X_i \quad (\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta} \bar{X} \text{ を代入})$$

より

$$\hat{Y}_i - \bar{Y} = \hat{\beta} (X_i - \bar{X})$$

となるが、これより

$$(\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 = \hat{\beta}^2 (X_i - \bar{X})^2$$

を得る。この両辺を  $i=1, \dots, n$  まで足し合わせる事により

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 &= \hat{\beta}^2 \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \\ \Leftrightarrow \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} &= \hat{\beta}^2 \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} \quad (\text{両辺を } \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 \text{ で割る}) \\ \Leftrightarrow \hat{\beta}^2 &= R^2 \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = 0.8 \frac{10}{2} = 4 \end{aligned}$$

となる。

(7)

(i)  $t_\beta = 7.5$

7.5

帰無仮説  $H_0: \beta = \beta_0$  を検定するための  $t$  検定統計量は  $t_\beta = \frac{\hat{\beta} - \beta_0}{\sqrt{\hat{\sigma}_\beta^2}}$  であるここで  $\hat{\beta}$  は  $\beta$  の最

小二乗推定量、 $\sqrt{\hat{\sigma}_\beta^2}$  は標準誤差(の推定値)である。今、 $\beta_0 = 0$ 、 $\hat{\beta} = 1.5$ 、 $\sqrt{\hat{\sigma}_\beta^2} = 0.2$  であるので  $t$  値( $t$  検定統計量の実現値)は  $t_\beta = 1.5/0.2 = 7.5$  である。

(ii) 棄却する

この回帰モデルには定数項が存在し、定数項以外の説明変数の数が1つなので、 $t$  検定統計量は自由度  $n-2$  の  $t$  分布に従う。今  $n=25$  なので  $t_\beta \sim t(23)$  である。有意水準 1% で検定するという事は、分布表より、 $|t_\beta| > 2.807$  であれば棄却するという事になるので、この場合帰無仮説は棄却となる。

(iii) 棄却できない

この場合の  $t$  値は  $t_\beta = \frac{1.5 - 1.7}{0.2} = -1$  となるので、帰無仮説は棄却できない(採択する)となる。