

## 重回帰式・補遺

### 7.3 重回帰式

被説明変数を2個以上の説明変数で表した式のことを重回帰式という。説明変数が2個の場合の重回帰式は回帰平面を作る。重回帰式を  $\hat{z} = a + bx + cy$  とし、残差平方和を  $S(a, b, c)$  とおく。

$$S(a, b, c) = \sum_{i=1}^n (z_i - \hat{z}_i)^2 = \sum_{i=1}^n (z_i - a - bx_i - cy_i)^2$$

正規方程式 残差平方和  $S(a, b, c)$  を偏微分し、最小二乗解を求める。

$$S_a(a, b, c) = -2 \sum (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

$$S_b(a, b, c) = -2 \sum x_i (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

$$S_c(a, b, c) = -2 \sum y_i (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

回帰定数  $a$ 、偏回帰係数  $b$ 、 $c$  は次の正規方程式を満たす。

$$\sum (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

$$\sum x_i (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

$$\sum y_i (z_i - a - bx_i - cy_i) = 0$$

重回帰式の導出 正規方程式をデータの大きさ  $n$  で割り、平均値の式で表す。

$$\bar{z} - a - b\bar{x} - c\bar{y} = 0 \quad (\text{i})$$

$$\overline{xz} - a\bar{x} - b\overline{x^2} - c\overline{xy} = 0 \quad (\text{ii})$$

$$\overline{yz} - a\bar{y} - b\overline{xy} - c\overline{y^2} = 0 \quad (\text{iii})$$

(ii) から (i)  $\times \bar{x}$  を引き、(iii) から (i)  $\times \bar{y}$  を引いて、文字  $a$  を消去する。

$$\overline{xz} - \bar{x}\bar{z} - b(\overline{x^2} - \bar{x}^2) - c(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y}) = 0$$

$$\overline{yz} - \bar{y}\bar{z} - b(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y}) - c(\overline{y^2} - \bar{y}^2) = 0$$

分散や共分散を置き換えて連立方程式を解くと、次の結果が得られる。

$$a = \bar{z} - b\bar{x} - c\bar{y}, \quad b = \frac{s_y^2 s_{xz} - s_{xy} s_{yz}}{s_x^2 s_y^2 - s_{xy}^2}, \quad c = \frac{s_x^2 s_{yz} - s_{xy} s_{xz}}{s_x^2 s_y^2 - s_{xy}^2} \quad (4)$$

決定係数と重相関係数 観測値  $y$  と回帰値  $\hat{y}$  の相関係数  $r_{y\hat{y}}$  のことを重相関係数という。決定係数は重相関係数の2乗で表すことができる。

$$\begin{aligned} r_{y\hat{y}} &= \frac{\sum (y_i - \bar{y})(\hat{y}_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2} \sqrt{\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2}} = \frac{\sum \{(\hat{y}_i - \bar{y}) + (y_i - \hat{y}_i)\}(\hat{y}_i - \bar{y})}{\sqrt{\text{TSS}} \sqrt{\text{ESS}}} \\ &= \frac{\sum (\hat{y}_i - \bar{y})^2 + \sum (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \hat{y}_i)}{\sqrt{\text{TSS}} \sqrt{\text{ESS}}} = \frac{\text{ESS} + \sum (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \hat{y}_i)}{\sqrt{\text{TSS}} \sqrt{\text{ESS}}} \end{aligned}$$

正規方程式から  $\sum(\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \hat{y}_i) = 0$  なので,  $r_{y\hat{y}} = \sqrt{\text{ESS}/\text{TSS}}$ ,  $r_{y\hat{y}}^2 = R^2$  が成り立つ。決定係数は次のいずれかの方法で求めることができる。

$$R^2 = \frac{\text{ESS}}{\text{TSS}} = \frac{\sum(\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum(y_i - \bar{y})^2}, \quad R^2 = 1 - \frac{\text{RSS}}{\text{TSS}} = 1 - \frac{\sum(y_i - \hat{y}_i)^2}{\sum(y_i - \bar{y})^2},$$

$$R^2 = r_{y\hat{y}}^2 = \frac{\{\sum(y_i - \bar{y})(\hat{y}_i - \bar{y})\}^2}{\sum(y_i - \bar{y})^2 \sum(\hat{y}_i - \bar{y})^2} \quad (5)$$

特に単回帰（説明変数が1個）の場合は、決定係数は  $x$  と  $y$  の相関係数の2乗に等しい。

$$R^2 = r_{xy}^2 = \frac{\{\sum(x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})\}^2}{\sum(x_i - \bar{x})^2 \sum(y_i - \bar{y})^2}$$

### 本稿の参考文献

- 統計学入門（基礎統計学）  
 東京大学教養学部統計学教室（編）東京大学出版会 978-4-13-042065-5
- 統計学  
 久保川 達也（著） 東京大学出版会 978-4-13-062921-8
- 共立講座 21世紀の数学 第2版 14 統計  
 竹村 彰通（著） 共立出版 978-4-320-01851-8
- 経済・経営系のための統計入門（事例でわかる統計シリーズ）  
 景山 三平（監修） 実教出版 978-4-407-33711-2
- 基本統計学 第4版  
 宮川 公男（著） 有斐閣 978-4-641-16455-0

[www5e.biglobe.ne.jp/~emm386/statistics/](http://www5e.biglobe.ne.jp/~emm386/statistics/)