## データ解析レポート課題・第一

14\_01043 伊澤 侑祐

## 問1 計算問題

(1)

まず、kを固定する。二乗誤差

$$E(a) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Y_i - f(x_i, a))^2$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Y_i - \sum_{k=1}^{K} a_k e_k(x))^2$$
(1)

 $ea_k$ で微分し、極値条件を解く。

$$\frac{\partial E}{\partial a_k} = \frac{2}{n} \sum_{i=0}^n (Y_i - a_k e_k(x)) \cdot e_k(x) = 0$$

$$\iff \sum_{i=1}^n Y_i e_k(x) - n a_k = 0$$

$$\iff a_k^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i e_k(x)$$
(2)

よって求める答えは(2)より

$$a^* = \left\{ \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i e_k(x) \right)_k \right\} \tag{3}$$

である。

(2)

平均を  $\mathcal{E}(\cdot)$  で表す。  $\mathcal{E}(Y_i) = 0$  を用いて、

$$\mathscr{E}(a^*) = \mathscr{E}\left(\frac{1}{n}\sum_{i=0}^n Y_i e_k(x)\right)$$

$$= 0 \tag{4}$$

となる。

(3)

まず、一般に (k,l) 成分の場合の共分散を考える。i 成分の期待値を  $\mu_i$  と置くと、

$$\sigma_{i,j} = \mathcal{E}\left(\left(a_k^* - \mu_i\right)\left(a_l^* - \mu_l\right)\right)$$

$$= \mathcal{E}\left(a_k^* \cdot a_l^*\right)$$

$$= \mathcal{E}\left(\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n Y_i e_k(x_i)\right)\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n Y_i e_l(x_i)\right)\right)$$

$$= \frac{1}{n^2}\mathcal{E}\left(\sum_{i,j=1}^n Y_i Y_j e_k(x_i) e_l(x_j)\right)$$
(5)

となる。ここで、 $\mathscr{E}(Y_i)=0,\sqrt{\mathscr{E}(Y_i^2)-(E(Y_i))^2}=1,$  そして  $Y_i$  が独立であることより、

$$\mathcal{E}\left(\sum_{i,j=1}^{n} Y_{i} Y_{j} e_{k}(x_{i}) e_{l}(x_{j})\right) = \sum_{i,j=1}^{n} \mathcal{E}(Y_{i}) \mathcal{E}(Y_{j}) \sum_{i,j=1}^{n} e_{k}(x_{i}) e_{l}(x_{j})$$

$$= \begin{cases} \sum_{i=1}^{n} \mathcal{E}\left(Y_{i}^{2}\right) e_{k}(x_{i}) e_{l}(x_{i}) & (i=j) \\ 0 & (i \neq j) \end{cases}$$

$$= \begin{cases} n & (i=j) \\ 0 & (i \neq j) \end{cases} \tag{6}$$

となる。したがって、求める分散共分散行列  $\Sigma$  は、(5) と (6) より

$$\Sigma = \frac{1}{n} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$
 (7)

と求まる。

(4)

 $E(a^*)$  の平均値  $\mathscr{E}(E(a^*))$  を求めると、次のようになる。

$$\mathscr{E}(E(a^*)) = \mathscr{E}\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n \left(Y_i - \frac{1}{n}\sum_{k=1}^K Y_i e_k(x_i) e_k(x_i)\right)^2\right)$$

$$= \mathscr{E}\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n \left(Y_i^2 - \frac{2}{n}\left(\sum_{k=1}^K Y_i^2 e_k(x_i) e_k(x_i)\right) + \left(\frac{1}{n}\sum_{k=1}^K Y_i e_k(x_i) e_k(x_i)\right)^2\right)\right)$$

$$= \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n \mathscr{E}\left(Y_i^2\right) - \frac{2K}{n}\sum_{i=1}^n \mathscr{E}\left(Y_i^2\right) + \frac{1}{n}\sum_{k=1}^K \sum_{i=1}^n \left(\frac{1}{n}e_k(x_i) e_k(x_i)\right)^2 \mathscr{E}(Y_i^2)$$

$$= 1 - \frac{2K}{n} + \frac{K}{n}$$

$$= 1 - \frac{K}{n}$$
(8)

(5)

$$\mathscr{A} = \frac{1}{n} \int_{-\infty}^{\infty} \sum_{i=1}^{n} (y - f(x_i, a^*))^2 q(y) dy$$
 (9)

とおく。まず、≠を計算する。

$$\int_{-\infty}^{\infty} q(y)dy = 1, \quad \int_{-\infty}^{\infty} yq(y)dy = 0, \quad \int_{-\infty}^{\infty} y^2 q(y)dy = 1$$
 (10)

であることを用いて、以下のようになる。

$$\mathcal{A} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \int_{-\infty}^{\infty} \left( y^{2} - \frac{2}{n} \sum_{k=1}^{K} y Y_{i} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) + \left( \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{K} Y_{i} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) \right)^{2} \right) q(y) dy$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} \int_{-\infty}^{\infty} y^{2} q(y) dy$$

$$- \frac{2}{n^{2}} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} \int_{-\infty}^{\infty} y Y_{i} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) q(y) dy + \frac{1}{n^{3}} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} \left( e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) \right)^{2} \cdot \int_{-\infty}^{\infty} y q(y) dy$$

$$= \frac{1}{n} \cdot n \cdot 1 - \frac{2}{n^{2}} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) \cdot \int_{-\infty}^{\infty} y q(y) dy + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} \left( \frac{1}{n} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) \right)^{2}$$

$$= 1 + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} \left( \frac{1}{n} e_{k}(x_{i}) e_{k}(x_{i}) \right)^{2}$$

よって、🖋 の期待値は、

$$\mathscr{E}(\mathscr{A}) = 1 + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{K} \sum_{i=1}^{n} \mathscr{E}(Y_i^2) \left( \frac{1}{n} e_k(x_i) e_k(x_i) \right)^2$$

$$= 1 + \frac{K}{n}$$
(11)

となる。

## 問 2 応用問題

(1)

「市町村 2012estat.csv」に対し、回帰分析、主成分分析とクラスタ分析を用いて解析を行った。環境は

- macOS Sierra 10.12.2
- Python 3.5.2
- numpy, scipy, pandas, scikit-learn, matplotlib

である。

## (1.1) 回帰分析

まず、15歳から64歳までの人口総数と転出者数の関係性を調べるため、この二者に対して

$$[ ] = a \cdot [ ] + b \tag{12}$$

という仮設を立て、回帰分析を行った。その結果、次のようなグラフを得た。

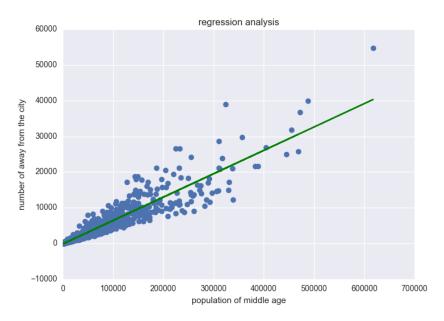


図1 15歳から64歳までの人口総数と転出者

また、モデルは次のようになった。

Formula: Y ~ <x> + <intercept>

Number of Observations: 1870

Number of Degrees of Freedom: 2

R-squared: 0.8835 Adj R-squared: 0.8834

Rmse: 1505.4458

F-stat (1, 1868): 14160.3938, p-value: 0.0000

Degrees of Freedom: model 1, resid 1868

Summary of Estimated Coefficients						
Variable	Coef	Std Err	t-stat	p-value	CI 2.5%	CI 97.5%
x	0.0655	0.0006	119.00	0.0000	0.0644	0.0666
intercept	-116.7771	41.7843	-2.79	0.0052	-198.6743	-34.8800

今回の場合、決定係数が 0.8835 とあり、このモデルで 88 % 以上説明できているということになる。また、F 値が十分に大きく(14160.3938)、p 値も 0.0000 と 99% 以上妥当であるといえる。さらに、係数 a (上の表における x) と b (上の表における intercept) の優位確率はそれぞれ 0.0000 と 0.0052 であるため、両方の値は妥当であるといえる。