『多変量解析入門』 演習問題 解答

Taro Masuda Twitter ID: @ml_taro

2022年2月7日

1 はじめに

このPDFでは、小西貞則著『多変量解析入門 線形から非線形へ』(岩波書店、2010)の解答を記していきます。公式なものではなくあくまで個人として公開しているため、誤りがある可能性があります。正確性についての保証はできない旨、予めご了承ください。

なお,著作権へ配慮し,問題文については割愛させていただきます.

誤りを見つけた場合は、上記twitter ID @ml_taro までご連絡いただくか、直接PRを飛ばして頂くか、メール taro.masuda.jp あっとまーく gmail.com までご連絡ください.

2 第2章

2.1 問2.1

証明.

$$\frac{\partial S(\beta_0, \beta_1)}{\partial \beta_0} = \sum_{i=1}^n 2\{y_i - (\beta_0 + \beta_1 x_i)\}(-1). \tag{1}$$

これを0とおくと

$$\sum_{i=1}^{n} y_i = n\beta_0 + \beta_1 \sum_{i=1}^{n} x_i.$$
 (2)

同様に β_1 でも微分して0とおくと

$$\frac{\partial S(\beta_0, \beta_1)}{\partial \beta_1} = \sum_{i=1}^n 2\{y_i - (\beta_0 + \beta_1 x_i)\}(-x_i) = 0 \iff \sum_{i=1}^n x_i y_i = \beta_0 \sum_{i=1}^n x_i + \beta_1 \sum_{i=1}^n x_i^2.$$
 (3)

2.2 問2.2

誤差の2乗和を最小化したいので,

$$S(\boldsymbol{\beta}) = \boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}} \boldsymbol{\varepsilon} = (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})^{\mathsf{T}} (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})$$
(4)

1

を**β**について微分して

$$-2X^{\mathsf{T}}\boldsymbol{y} + 2X^{\mathsf{T}}X\boldsymbol{\beta} = \mathbf{0}. (5)$$

これを解いて、 $\hat{\boldsymbol{\beta}}_{\text{LMS}} = (X^{\mathsf{T}}X)^{-1}X^{\mathsf{T}}\boldsymbol{y}$ を得る.

2.3 問2.3

尤度関数は

$$L(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{n/2}} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})^{\mathsf{T}} (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})\right]$$
(6)

となり、これの対数をとると

$$\log L(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2) = -\frac{n}{2} \log(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})^{\mathsf{T}} (\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta}). \tag{7}$$

これを $oldsymbol{eta}$ について微分すると

$$-2X^{\mathsf{T}}\boldsymbol{y} + 2X^{\mathsf{T}}X\boldsymbol{\beta} = \mathbf{0} \iff \hat{\boldsymbol{\beta}}_{\mathrm{ML}} = (X^{\mathsf{T}}X)^{-1}X^{\mathsf{T}}\boldsymbol{y}. \tag{8}$$

同様に、 σ^2 について微分すると

$$-\frac{n}{2}\frac{1}{2\pi\sigma^2}2\pi + \frac{1}{2(\sigma^2)^2}(\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})^{\mathsf{T}}(\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta}) \iff \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n}(\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta})^{\mathsf{T}}(\boldsymbol{y} - X\boldsymbol{\beta}). \tag{9}$$

2.4 問2.4

問2.2, 問2.3より $\hat{oldsymbol{eta}}_{\mathrm{LMS}} = \hat{oldsymbol{eta}}_{\mathrm{ML}}.$

2.5 問2.5

証明.

$$\frac{\partial (\boldsymbol{c}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\beta})}{\partial \boldsymbol{\beta}} = \frac{\partial}{\partial \boldsymbol{\beta}} \left(\sum_{i=1}^{p+1} c_i \beta_i \right). \tag{10}$$

これをj番目の成分ごとに表示すると

$$\frac{\partial}{\partial \beta_j} \left(\sum_{i=1}^{p+1} c_i \beta_i \right) = c_j. \tag{11}$$

$$\therefore \frac{\partial (\boldsymbol{c}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\beta})}{\partial \boldsymbol{\beta}} = \boldsymbol{c}. \tag{12}$$

証明.

$$\boldsymbol{\beta}^{\mathsf{T}} A \boldsymbol{\beta} = \sum_{i=1}^{p+1} \beta_i \sum_{k=1}^{p+1} a_{ik} \beta_k \tag{13}$$

と表せるので,

$$\frac{\partial}{\partial \beta_l} \left(\boldsymbol{\beta}^\mathsf{T} A \boldsymbol{\beta} \right) = \sum_{k \neq l} a_{lk} \beta_k + \sum_{i \neq l} a_{il} \beta_i + 2a_{ll} \beta_l \tag{14}$$

$$= \sum_{k=1}^{p+1} (a_{lk} + a_{kl}) \beta_k \tag{15}$$

これは $(A + A^{\mathsf{T}})oldsymbol{eta}$ の第l成分に等しい.