

행렬대수 1 - 과제 - 답안- 2019년 6월 4일 공고

시립대학교 통계학과

2019년 6월 14일

1. 다음은 단순회귀모형의 정규방정식이다.

$$\begin{bmatrix} n & \sum_i x_i \\ \sum_i x_i & \sum_i x_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_i y_i \\ \sum_i x_i y_i \end{bmatrix}$$

위의 방정식을 풀어서 구한 회귀계수의 추정치를 $\hat{\beta}_0$, $\hat{\beta}_1$ 이라고 하면 다음과 같이 주어짐을 보이시오.

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_0 &= \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} \\ \hat{\beta}_1 &= \frac{\sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_i (x_i - \bar{x})^2} \end{aligned}$$

[해답]

아래의 식에서는 다음의 공식을 이용하자.

$$\sum_i (x_i - \bar{x})^2 = \sum_i x_i^2 - n\bar{x}^2 = \sum_i x_i^2 - \frac{1}{n}(\sum_i x_i)^2$$

$$\sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sum_i x_i y_i - \frac{1}{n}(\sum_i x_i)(\sum_i y_i)$$

이제 방정식의 앞에 행렬의 역행렬을 구한다.

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} n & \sum_i x_i \\ \sum_i x_i & \sum_i x_i^2 \end{bmatrix}^{-1} &= \frac{1}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2} \begin{bmatrix} \sum x_i^2 & -\sum x_i \\ -\sum x_i & n \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{n[\sum(x_i - \bar{x})^2]} \begin{bmatrix} \sum x_i^2 & -\sum x_i \\ -\sum x_i & n \end{bmatrix} \end{aligned}$$

따라서

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} \hat{\beta}_0 \\ \hat{\beta}_1 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} n & \sum_i x_i \\ \sum_i x_i & \sum_i x_i^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sum_i y_i \\ \sum_i x_i y_i \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{n[\sum(x_i - \bar{x})^2]} \begin{bmatrix} \sum x_i^2 & -\sum x_i \\ -\sum x_i & n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sum_i y_i \\ \sum_i x_i y_i \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{n[\sum(x_i - \bar{x})^2]} \begin{bmatrix} (\sum x_i^2)(\sum_i y_i) - (\sum_i x_i)(\sum_i x_i y_i) \\ n \sum_i x_i y_i - (\sum_i x_i)(\sum_i y_i) \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{n[\sum(x_i - \bar{x})^2]} \begin{bmatrix} (\sum x_i^2)(\sum_i y_i) - \frac{1}{n}(\sum_i x_i)^2(\sum_i y_i) + \frac{1}{n}(\sum_i x_i)^2(\sum_i y_i) - (\sum_i x_i)(\sum_i x_i y_i) \\ n \sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{n[\sum(x_i - \bar{x})^2]} \begin{bmatrix} (\sum_i y_i)[\sum_i (x_i - \bar{x})^2] - (\sum_i x_i)[\sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})] \\ n \sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \bar{y} - \frac{\sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \bar{x} \\ \frac{\sum_i (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum (x_i - \bar{x})^2} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

2. 문제 [1]에서 회귀계수의 추정치를 유일하게 구할 수 없는 경우는 어떤 경우인가?

[답안] 방정식의 앞에 행렬의 행렬식이 0인 경우이다. 즉 $\sum(x_i - \bar{x})^2 = 0$ 인 경우이며 이는 모든 x_i 들이 같은 값을 가지는 경우이다.

3. 다음은 중회귀분석에서 나오는 정규방정식이다. 행렬 $\mathbf{X}^t \mathbf{X}$ 가 정칙행렬이라고 하자.

$$\mathbf{X}^t \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} = \mathbf{X}^t \mathbf{y} \quad (1)$$

위의 행렬식에서 각 벡터와 행렬의 차원은 다음과 같다.

- \mathbf{y} : $n \times 1$
- \mathbf{X} : $n \times (p+1)$
- $\boldsymbol{\beta}$: $(p+1) \times 1$
- \mathbf{e} : $n \times 1$

(a) 최소제곱법에 의한 회귀계수 추정량 $\hat{\boldsymbol{\beta}}$ 을 구하시오.

[답안]

$$\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{y}$$

(b) (a)에서 구한 회귀계수 추정량 $\hat{\boldsymbol{\beta}}$ 을 이용하여 아래와 같이 예측값(prediction) 벡터 $\hat{\mathbf{y}}$ 를 정의하자. $\hat{\mathbf{y}}$ 을 행렬 \mathbf{X} 와 \mathbf{y} 로 나타내시오.

[답안]

$$\hat{\mathbf{y}} = \hat{E}(\mathbf{y}|\mathbf{X}) = \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{y}$$

(c) 행렬 $\mathbf{P} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t$ 가 멱등행렬임을 보이시오

[답안]

$$\mathbf{P}^2 = \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t = \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t = \mathbf{P}$$

(d) 두 벡터 $\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}}$ 와 $\hat{\mathbf{y}}$ 가 직교함을 보이시오.

[답안]

$$\begin{aligned} \hat{\mathbf{y}}^t (\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}}) &= (\mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{y})^t (\mathbf{y} - \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{y}) \\ &= \mathbf{y}^t (\mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t) (\mathbf{I}_n - \mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t) \mathbf{y} \\ &= \mathbf{y}^t \mathbf{P} (\mathbf{I}_n - \mathbf{P}) \mathbf{y} \\ &= \mathbf{y}^t (\mathbf{P} - \mathbf{P}\mathbf{P}) \mathbf{y} \\ &= \mathbf{y}^t (\mathbf{P} - \mathbf{P}) \mathbf{y} \\ &= 0 \end{aligned}$$

(e) 잔차제곱합 $S(\hat{\beta})$ 을 \mathbf{y} 의 이차형식 $\mathbf{y}^t \mathbf{A} \mathbf{y}$ 형태로 나타낼 때 행렬 \mathbf{A} 는 구하시오.

$$S(\hat{\beta}) = (\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\beta})^t(\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\beta}) = \mathbf{y}^t \mathbf{A} \mathbf{y}$$

[답안]

$$\begin{aligned} (\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\beta})^t(\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\beta}) &= [(\mathbf{I}_n - \mathbf{P})\mathbf{y}]^t(\mathbf{I}_n - \mathbf{P})\mathbf{y} \\ &= \mathbf{y}^t(\mathbf{I}_n - \mathbf{P})(\mathbf{I}_n - \mathbf{P})\mathbf{y} \\ &= \mathbf{y}^t(\mathbf{I}_n - \mathbf{P})\mathbf{y} \end{aligned}$$

(f) (e)에서 구한 행렬 \mathbf{A} 의 계수는 얼마인가?

[답안]

$\mathbf{A} = \mathbf{I}_n - \mathbf{P}$ 는 멱등행렬이다. 따라서 $r(\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{A})$

$$\begin{aligned} \text{tr}(\mathbf{A}) &= \text{tr}(\mathbf{I}_n - \mathbf{P}) \\ &= \text{tr}(\mathbf{I}_n) - \text{tr}(\mathbf{X}(\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t) \\ &= n - \text{tr}((\mathbf{X}^t \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^t \mathbf{X}) \\ &= n - \text{tr}(\mathbf{I}_{p+1}) \\ &= n - (p + 1) \end{aligned}$$

4. 다음에 주어진 4×3 행렬 \mathbf{A} 의 QR 분해를 구하시오.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

[답안]

4×3 행렬 \mathbf{A} 의 각 열을 다음과 같이 3개의 열벡터로 놓자.

$$\mathbf{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{a}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{a}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (2)$$

위의 벡터 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$ 에 대하여 Gram-Schmidt 방법을 적용해보자.

– $i = 1$. 먼저 $\|\tilde{\mathbf{q}}_1\| = \|\mathbf{a}_1\| = 1$ 이므로 첫번째 벡터 \mathbf{q}_1 를 만든다.

$$\mathbf{q}_1 = \tilde{\mathbf{q}}_1 / \|\tilde{\mathbf{q}}_1\| = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

– $i = 2$. 이제 두번째 직교벡터 \mathbf{q}_2 를 만들자. $\mathbf{q}_1^t \mathbf{a}_2 = 1$ 이므로

$$\tilde{\mathbf{q}}_2 = \mathbf{a}_2 - (\mathbf{q}_1^t \mathbf{a}_2) \mathbf{q}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} - 1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

그리고 $\|\tilde{\mathbf{q}}_2\| = 1$ 이므로

$$\mathbf{q}_2 = \tilde{\mathbf{q}}_2 / \|\tilde{\mathbf{q}}_2\| = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

– $i = 3$ 마지막으로 $\mathbf{q}_1^t \mathbf{a}_3 = 1, \mathbf{q}_2^t \mathbf{a}_3 = 2$ 이므로

$$\tilde{\mathbf{q}}_3 = \mathbf{a}_3 - (\mathbf{q}_1^t \mathbf{a}_3) \mathbf{q}_1 - (\mathbf{q}_2^t \mathbf{a}_3) \mathbf{q}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} - 1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

또한 $\|\tilde{\mathbf{q}}_3\| = \sqrt{5}$ 이므로

$$\mathbf{q}_3 = \tilde{\mathbf{q}}_3 / \|\tilde{\mathbf{q}}_3\| = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} \end{bmatrix}$$

앞의 예제에서 구한 직교벡터를 그대로 이용하면 \mathbf{Q} 는 쉽게 구해진다.

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1/\sqrt{5} \\ 0 & 0 & 2/\sqrt{5} \end{bmatrix}$$

또한 식 (??)에 주어진 공식을 이용하면 행렬 \mathbf{R} 은 다음과 같이 구할 수 있다.

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} \|\tilde{\mathbf{q}}_1\| & \mathbf{a}_2^t \mathbf{q}_1 & \mathbf{a}_3^t \mathbf{q}_1 \\ 0 & \|\tilde{\mathbf{q}}_2\| & \mathbf{a}_3^t \mathbf{q}_2 \\ 0 & 0 & \|\tilde{\mathbf{q}}_3\| \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & \sqrt{5} \end{bmatrix}$$

5. 2차원 열벡터 $\mathbf{y} = (y_1, y_2)^t$ 은 3차원 열벡터 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)^t$ 의 함수로서 다음과 같이 정의된다.

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^2 + x_1 x_2 + x_3^2 \\ \log(x_1 x_2) + \exp(-x_3) \end{bmatrix}$$

벡터 \mathbf{y} 를 벡터 \mathbf{x} 로 미분한 행렬 $\frac{\partial \mathbf{y}}{\partial \mathbf{x}}$ 을 구하시오

[답안]

$$\begin{aligned}\frac{\partial \mathbf{y}}{\partial \mathbf{x}} &= \begin{bmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \frac{\partial y_2}{\partial x_1} \\ \frac{\partial y_1}{\partial x_2} & \frac{\partial y_2}{\partial x_2} \\ \frac{\partial y_1}{\partial x_3} & \frac{\partial y_2}{\partial x_3} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2x_1 + x_2 & 1/x_1 \\ x_1 & 1/x_2 \\ 2x_3 & -\exp(-x_3) \end{bmatrix}\end{aligned}$$

6. 다음 행렬의 특이값 분해를 구하시오.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 4 & 5 \end{bmatrix}$$

[답안]

먼저 $\mathbf{A}^t \mathbf{A}$ 의 고유값을 구하면 $\lambda_1 = 45$ 와 $\lambda_2 = 5$ 가 구해진다. 따라서 특이값은 다음과 같이 주어진다.

$$\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1} = 3\sqrt{5}, \quad \sigma_2 = \sqrt{\lambda_2} = \sqrt{5}$$

벡터 \mathbf{v}_1 과 \mathbf{v}_2 는 $\mathbf{A}^t \mathbf{A}$ 의 정규직교 고유벡터로 주어지면 다음과 같다.

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{bmatrix} \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

벡터 \mathbf{u}_1 과 \mathbf{u}_2 는 다음과 같이 구한다.

$$\begin{aligned}
\mathbf{u}_1 &= \mathbf{A}\mathbf{v}_1/\sigma_1 \\
&= \begin{bmatrix} 1/\sqrt{10} \\ 3/\sqrt{10} \end{bmatrix} \\
\mathbf{u}_2 &= \mathbf{A}\mathbf{v}_2/\sigma_2 \\
&= \begin{bmatrix} 3/\sqrt{10} \\ -1/\sqrt{10} \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

따라서 행렬 \mathbf{A} 의 특이값분해는 다음과 같이 주어진다.

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^t = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{10} & 3/\sqrt{10} \\ 3/\sqrt{10} & -1/\sqrt{10} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3\sqrt{5} & 0 \\ 0 & \sqrt{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}^t$$

7. 교재연습 문제 9.2 (p197)