

호기분석(I) 중간 대체 과제

1. 계수 (rank) : $m \times n$ 행렬 A 에 대하여 m 개의 행벡터들 중에서 선형독립을 이루는 벡터들의 최대개수를 m' 이라 하고 n 개의 열벡터들 중에서 선형독립을 이루는 벡터들의 최대개수를 n' 이라 하면 $m' = n'$ 이고 이때 m' 을 계수라 한다.
2. 중성화 행렬 : 모든 원소가 1인 $n \times n$ 행렬을 $J_{n \times n} = J_n$ 이라 할때,
$$C = I - \frac{1}{n} J_n$$
을 만족하는 matrix C 를 중성화 행렬이라 한다.
3. 대각합 : 정방행렬 A 의 대각원소의 합을 $\text{tr}(A)$ 라하고 다음과 같이 표현한다.
$$\text{tr}(A) = \sum a_{ii}, \text{ 그리고 } n\text{차 정방행렬 } A, B \text{에 대하여 다음 성질을 만족한다.}$$
$$\text{tr}(A \pm B) = \text{tr}(A) \pm \text{tr}(B), \text{ tr}(kA) = k \text{tr}(A), \text{ tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$
4. 일반화 역행렬 : 행렬 A 의 역행렬이 존재하려면, A 는 정칙행렬 (정방행렬 이어서 $\det(A) \neq 0$) 이어야 한다. A 가 정칙행렬이 아니면서 (A 는 $m \times n$ 일반화)
$$AGA = A$$
를 만족하는 행렬 G 를 일반화 역행렬이라 한다.
5. 허다카드 곱은 MON 으로 정의되며, $m \times n$ 의 동원 차수까지의 행렬 곱이다. <④>
6. 정칙행렬일때 A^{-1} 이 존재한다. <③>
7. $(AB)^T = B^T A^T = BA$ <①>
8. 대칭행렬의 곱은 일반적으로 대칭행렬이 되지 않는다. <①>
9. 고유치의 곱은 행렬식과 같다. <③>
10.
일반화 역행렬은 여러가지가 가능하다.
대칭행렬의 양반정치는 한개이상의 0인 고유치를 가진다. <②, ④>

11.

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad I = \begin{bmatrix} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{bmatrix}$$

$$A - I = \begin{bmatrix} (a_{11}-1) & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & (a_{nn}-1) \end{bmatrix}$$

$$|A - I| = \begin{vmatrix} a_{11}-1 & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn}-1 \end{vmatrix} \quad \because |A^T| = |A|$$

$$|A - I|^T = \begin{vmatrix} a_{11}-1 & \dots & a_{n1} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & \dots & a_{nn}-1 \end{vmatrix} \quad \begin{aligned} &\because R_i' = R_i + R_i \quad (R_i = i\text{-th row}) \\ &\text{let } R_n = \sum_{i=1}^n R_i \end{aligned}$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11}-1 & \dots & a_{n1} \\ \vdots & & \vdots \\ A_1 & \dots & A_n \end{vmatrix} \quad \begin{aligned} A_1 &= a_{11} + a_{12} + \dots + a_{1n} - 1 \\ &= \sum_{j=1}^n a_{1j} - 1 = 0 \\ &\vdots \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A_n &= a_{n1} + a_{n2} + \dots + a_{nn} - 1 \\ &= \sum_{j=1}^n a_{nj} - 1 = 0 \end{aligned}$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11}-1 & \dots & a_{n1} \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \sim & 0 \end{vmatrix} = 0$$

$$\therefore \det(A - I) = 0$$

$$12. \quad A^2 + 2A + I_n = 0$$

$$1) \quad A^2 + 2A = -I, \quad \det(A^2 + 2A) = \det(A(A+2)) = \det A \det(A+2I) \\ = \det(-I) = \pm 1$$

\therefore so. $\det A \neq 0$, and A is $n \times n$ matrix

$\therefore A$ 는 가역행렬이다.

2) A 가 가역행렬 일 경우, $AA^{-1} = I$ 이다.

$$A^2 + 2A = -I$$

$$A(A+2I) = -I$$

$$A(-A-2I) = I$$

$$\therefore A^{-1} = -A-2I$$

13.

$$2x = 8.$$

$$x = 4$$

$$x - 2y = 5$$

$$4 - 2y = 5$$

$$y = -\frac{1}{2}$$

$$x - 3z = 7.$$

$$4 - 3z = 7$$

$$z = -1$$

$$3y + w = 2.$$

$$3y + w = 2$$

$$w = \frac{7}{2}$$

$$\therefore x = 4, y = -\frac{1}{2}, z = -1, w = \frac{7}{2}$$

14. $\det A =$

$$\begin{vmatrix} 4 & 6 & 6 & 6 \\ 6 & 4 & 6 & 6 \\ 6 & 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 6 & 4 \end{vmatrix} \begin{matrix} R_1 \\ R_2 \\ R_3 \\ R_4 \end{matrix}$$

$$R_{1,2}(-1) \rightarrow \begin{vmatrix} 4-6 & 6-4 & 6-6 & 6-6 \\ 6 & 4 & 6 & 6 \\ 6 & 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 6 & 4 \end{vmatrix}$$

$$= (4-6) \begin{vmatrix} 4 & 6 & 6 \\ 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 4 \end{vmatrix} + (-1)^3 (6-4) \begin{vmatrix} 6 & 6 & 6 \\ 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 4 \end{vmatrix}$$

$$= (4-6) \begin{vmatrix} 4-6 & 0 & 6-4 \\ 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 4 \end{vmatrix} + (4-6) \begin{vmatrix} 0 & 6-4 & 0 \\ 6 & 4 & 6 \\ 6 & 6 & 4 \end{vmatrix} \begin{matrix} R_{1,2}(-1) \\ R_{1,2}(-1) \end{matrix}$$

$$= (4-6) \left((4-6) \begin{vmatrix} 4 & 6 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} + (4-6) \begin{vmatrix} 6 & 4 \\ 6 & 6 \end{vmatrix} \right) + (4-6) (-1)^3 (6-4) \begin{vmatrix} 6 & 6 \\ 6 & 4 \end{vmatrix}$$

$$= (4-6) \left((4-6)(4^2 - 36) + (4-6)(36 - 64) \right) + (4-6)^2 (64 - 36)$$

$$= (4-6) \left((4-6)^2 (4+6-6) \right) + (4-6)^3 \times 6$$

$$= (4-6)^3 (4+6)$$

$$\therefore y = \pm 6$$

15

$$5 + a + b = 5$$

$$|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 5-\lambda & 0 & 0 \\ 6 & a-\lambda & 0 \\ 7 & 8 & b-\lambda \end{vmatrix} = (5-\lambda)(a-\lambda)(b-\lambda) = 0$$

$$\lambda = a, b, 5$$

$$a+b=0 \quad a, b = -5$$

$$\therefore \text{if } a = -5, b = 5$$

$$\text{if } b = -5, a = 5$$

이론 2.9 $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0^* + \hat{\beta}_1^* (\hat{X}_i - \bar{x})$

$$D = \sum_{i=1}^n d_i^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0^* - \hat{\beta}_1^* (\hat{X}_i - \bar{x}))^2$$

$$\frac{\partial D}{\partial \beta_0} = -2 \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0^* - \hat{\beta}_1^* (\hat{X}_i - \bar{x})) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n Y_i = n \hat{\beta}_0^* + \hat{\beta}_1^* \sum_{i=1}^n (\hat{X}_i - \bar{x})$$

$$\sum_{i=1}^n X_i Y_i = \hat{\beta}_0^* \sum_{i=1}^n X_i + \hat{\beta}_1^* \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})^2$$

$$\hat{\beta}_0^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i + \frac{1}{n} \hat{\beta}_1^* \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})$$

$$= \bar{Y} \quad \because \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x}) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n X_i Y_i = \bar{Y} \sum_{i=1}^n X_i + \hat{\beta}_1^* \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})^2$$

$$\hat{\beta}_1^* = \frac{\sum_{i=1}^n X_i Y_i - n \bar{x} \bar{Y}}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{x})^2} = \frac{S_{XY}}{S_{XX}} = \hat{\beta}_1$$

$$\therefore \hat{\beta}_0^* = \bar{Y}, \hat{\beta}_1^* = \hat{\beta}_1$$

2.8

X	Y
71	250
82	280
111	301
85	325
89	328
110	390
111	410
121	420
129	450
132	425

$$\sum X_i = 1041, \bar{x} = 104.1$$

$$\sum Y_i = 3629, \bar{y} = 362.9$$

$$\sum X_i Y_i = 390,918, S_{XY} = \sum X_i Y_i - n \bar{x} \bar{y} = 13139.1$$

$$\sum X_i^2 = 112,359, S_{XX} = \sum X_i^2 - n \bar{x}^2 = 3990.9$$

$$\sum Y_i^2 = 1,367,435, S_{YY} = \sum Y_i^2 - n \bar{y}^2 = 52470.9$$

$$1) \hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} = 362.9 - 3.2923 \times 104.1 = 20.1757$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{S_{XY}}{S_{XX}} = 3.2923$$

$$\therefore \hat{\beta}_0 = 20.1757, \hat{\beta}_1 = 3.2923$$

2) 분산분석표 : $SST = S_{yy} = 52470.9$

$$SSR = \hat{\beta}_1^2 \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \hat{\beta}_1^2 S_{xx} = (3.2923)^2 \times 3990.9 = 43258.3201$$

$$SSE = SST - SSR = 9212.5799, MSR = SSR, MSE = SSE / (n-2)$$

요인	제곱합	자유도	평균제곱	F비
회귀	43258.3201	1	43258.3201	37.5646
오차	9212.5799	8	1151.5725	
전체	52470.9	9		

F-검정 : ① $H_0: \beta_1 = 0$ 대 $H_1: \beta_1 \neq 0$

$$F_0 = 37.5646.$$

$$F_{\alpha}(1, 8) \text{ if } \alpha = 0.025 \quad F_{0.025}(1, 8) = 10.4.$$

$\therefore F_0 > F_{\alpha}$ 이므로 유의수준 0.025 하에서 H_0 를 기각한다.

$\therefore \beta_1 \neq 0$ 이므로 선형관계가 존재한다.

3) $\hat{\beta}_1 \sim N(\beta_1, \frac{\sigma^2}{S_{xx}}) \Rightarrow \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sqrt{\frac{SSE}{n-2} S_{xx}}}$

$$t = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sqrt{\frac{SSE}{n-2} S_{xx}}} \quad s^2 = \frac{SSE}{n-2} \quad \text{자유도, 8}$$

귀무가설 $H_0: \beta_1 = 0$ 대가설 $H_1: \beta_1 \neq 0$

가각역 : $t \geq t_{\alpha/2}, t \leq -t_{\alpha/2} \quad \alpha = 0.05$

$$t \geq t_{0.025}, t \leq -t_{0.025} \quad \therefore t \geq 2.306, t \leq -2.306$$

검정통계량 : $\frac{3.2923 - 0}{\sqrt{\frac{SSE}{n-2} S_{xx}}} = \frac{3.2923}{\sqrt{\frac{1151.5725}{3990.9}}} = 6.1290$

검정통계량이 기각역 안에 존재하므로 귀무가설을 기각할 수 있다.

4)

\therefore 두 변수 X, Y 는 선형관계가 존재하고

$$\hat{Y}_i = 20.1751 + 3.2923X_i \text{ 의 관계를 가진다.}$$

$$5) \quad \hat{\beta}_1 - \left(t_{0.025}(8) \frac{s}{\sqrt{S_{xx}}} \right) < \beta_1 < \hat{\beta}_1 + \left(t_{0.025}(8) \frac{s}{\sqrt{S_{xx}}} \right)$$

$$3.2923 - 2.306 \times \frac{\sqrt{1151.5225}}{\sqrt{3990.9}} < \beta_1 < 3.2923 + 2.306 \times \frac{\sqrt{1151.5225}}{\sqrt{3990.9}}$$

$$3.2923 - 1.2387 < \beta_1 < 3.2923 + 1.2387$$

$$2.0536 < \beta_1 < 4.531$$

$$\therefore \beta_1 : (2.0536, 4.531)$$

6)

X	e_i
71	-3.9290
82	-10.1443
111	-84.6210
85	24.9788
89	14.8096
110	7.6713
111	24.3790
121	1.4560
129	5.1156
132	20.2407

