

제3장 중선형회귀모형

3.3 회귀직선의 적합도와 분산분석

< 중선형회귀에서의 분산분석표(ANOVA table) >

요인	제곱합	자유도	평균제곱합	F 비
회귀	SSR	$p-1$	$MSR = \frac{SSR}{(p-1)}$	$F_0 = \frac{MSR}{MSE} = \frac{SSR/(p-1)}{SSE/(n-p)}$
오차	SSE	$n-p$	$MSE = \frac{SSE}{(n-p)}$	
전체	SST	$n-1$		

여기서, $SST = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$, $SSR = \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2$, $SSE = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$

■ 결정계수 $R^2 = \frac{SSR}{SST} = 1 - \frac{SSE}{SST}$

[장점]

- ▶ 그 의미가 명확하게 해석이 쉽다.
- ▶ 특히 두 개 이상의 모형들을 비교하고자 할 때 사용한다.

[단점]

- ▶ 회귀모형에 포함된 설명변수의 개수가 많아질수록 SSR 이 증가하므로, 결정계수의 값도 항상 증가한다. 따라서 결정계수를 모형선택의 기준으로 할 경우 설명변수의 개수가 많은 모형을 선택하는 경향이 있을 수 있으므로 적합하지 않다.

→ 수정된 결정계수

3.4 이차형식과 제곱합의 분포

3.4.1 제곱합의 이차형식

■ 1과 J 의 유용한 관계식들

▶ $1 = (1, \dots, 1)^t$

▶ $J = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$

▶ $11^t = J$

▶ $1^t 1 = n$

▶ $J \cdot 1 = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n \\ \vdots \\ n \end{pmatrix} = n \cdot 1$

▶ $1^t \cdot J = (1 \cdots 1) \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} = (n \cdots n) = n \cdot 1^t$

▶ $J^2 = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n & \cdots & n \\ \vdots & & \vdots \\ n & \cdots & n \end{pmatrix} = n \cdot J$

1. SST

$$SST = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i^2 - 2\bar{y}y_i + \bar{y}^2) = \sum_{i=1}^n y_i^2 - 2\bar{y} \sum_{i=1}^n y_i + n\bar{y}^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 - n\bar{y}^2$$

$$SST = y^t y - n \left(\frac{1^t y}{n} \right)^2 = y^t y - \frac{1}{n} (y^t 1)(1^t y) = y^t y - \frac{1}{n} y^t 11^t y = y^t \left(I - \frac{1}{n} J \right) y = y^t T y$$

여기서, $T = I - \frac{1}{n} J$

$$T^2 = \left(I - \frac{1}{n} J \right) \left(I - \frac{1}{n} J \right) = I^2 - \frac{1}{n} J - \frac{1}{n} J + \frac{1}{n^2} J J = I^2 - \frac{2}{n} J + \frac{1}{n} J = I - \frac{1}{n} J$$

$\rightarrow T = I - \frac{1}{n} J$: 멱등행렬

$$\text{rank}(T) = \text{tr}(T) = \text{tr} \left(I - \frac{1}{n} J \right) = \text{tr}(I) - \frac{1}{n} \text{tr}(J) = \text{tr}(I) - \frac{1}{n} n = n - 1$$

2. SSE

$$SSE = e^t e = [(I - H)y]^t [(I - H)y] = [y^t(I - H)^t] [(I - H)y] = y^t(I - H)y = y^t E y$$

여기서, $E = I - H$: 멱등행렬

$$\text{rank}(E) = \text{tr}(I - H) = \text{tr}(I) - \text{tr}(H) = n - p$$

$$\text{여기서, } \text{tr}(H) = \text{tr}[X(X^t X)^{-1} X^t] = \text{tr}[(X^t X)^{-1} X^t X] = \text{tr}(I_p) = p$$

$$* \text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$

3. SSR

$$SSR = SST - SSE = y^t T y - y^t E y = y^t (T - E) y$$

$$= y^t \left[\left\{ I - \frac{1}{n} J \right\} - \{ I - H \} \right] y = y^t \left(H - \frac{1}{n} J \right) y = y^t R y$$

여기서, $R = H - \frac{1}{n} J$: 멱등행렬

$$R^2 = \left(H - \frac{1}{n} J \right) \left(H - \frac{1}{n} J \right) = H - \frac{2}{n} JH + \frac{1}{n^2} J^2 \quad \text{여기서, } JH = J$$

$$= H - \frac{2}{n} J + \frac{1}{n} J = H - \frac{1}{n} J$$

$$\text{rank}(R) = \text{tr}\left(H - \frac{1}{n} J\right) = \text{tr}(H) - \frac{1}{n} \text{tr}(J) = p - \frac{1}{n} n = p - 1$$

$SST = y^t T y$	$T = I - \frac{1}{n} J$: 멱등행렬
	$\text{rank}(T) = n - 1$
$SSR = y^t R y$	$R = H - \frac{1}{n} J$: 멱등행렬
	$\text{rank}(R) = p - 1$
$SSE = y^t E y$	$E = I - H$: 멱등행렬
	$\text{rank}(E) = n - p$

1) $X^t = X^t$

$$X^t X (X^t X)^{-1} X^t = X^t \quad \text{여기서, } X (X^t X)^{-1} X^t = H$$

$$X^t H = X^t$$

양변의 첫 번째 열벡터를 생각해 보자.

$$1^t X (X^t X)^{-1} X^t = 1^t$$

$$11^t X (X^t X)^{-1} X^t = 11^t$$

$$\rightarrow JH = J$$