

제4장 회귀진단

4.4 영향력 관측치

■ 한 개 또는 소수 개의 관측치가 회귀분석에서의 추정량 $\hat{\beta}$, s^2 등에 큰 영향을 미칠 때 이들 관측치를 ‘영향력 관측치(influential observation)’라 부른다.

■ 어떤 관측치가 이상치이거나 높은 지렛점이라고 해서 반드시 영향력 관측치가 될 필요는 없다.

■ ‘영향력 관측치’를 탐색할 때 중요하게 고려되어야 할 점

(1) 어떤 추정량에 영향을 미치는가?(influential on what?)

→ 영향력 관측치는 반드시 어떤 추정치에 관한 것인지가 명시되어야 한다.

(2) 관측치 하나 하나의 영향력과 관측치 군의 영향력이 구별되어야 한다.

- (개인적) 영향력 관측치(singly influential observation)
- 영향력 관측치군(influential set, set of influential observations)

■ 회귀모형: $y = X\beta + \epsilon$

■ $\hat{\beta}_{(i)}$: i -번째 관측치 제거 후 $(n-1)$ 개 관측치로 계산된 β 의 추정량 cf) $\hat{\beta}$

$$y_{(n \times 1)} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \quad X_{(n \times p)} = \begin{bmatrix} 1 & x_{11} & \cdots & x_{1,p-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_{n1} & \cdots & x_{n,p-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^t \\ \vdots \\ x_n^t \end{bmatrix}$$

$$y_{(i) [(n-1) \times 1]} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_{i-1} \\ y_{i+1} \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \quad X_{(i) [(n-1) \times p]} = \begin{bmatrix} 1 & x_{11} & \cdots & x_{1,p-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_{i-1,1} & \cdots & x_{i-1,p-1} \\ 1 & x_{i+1,1} & \cdots & x_{i+1,p-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_{n1} & \cdots & x_{n,p-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^t \\ \vdots \\ x_{i-1}^t \\ x_{i+1}^t \\ \vdots \\ x_n^t \end{bmatrix}$$

$\hat{\beta} = (X^t X)^{-1} X^t y$: n 개의 관측치로 계산된 β 의 추정량

$\hat{\beta}_{(i)} = (X_{(i)}^t X_{(i)})^{-1} X_{(i)}^t y_{(i)}$: i -번째 관측치 제거 후 $(n-1)$ 개 관측치로 계산된 β 의 추정량

※ 상기 두 개 β 의 추정량의 차원은 모두 $(p \times 1)$

$$X^tX = \begin{bmatrix} x_1 & \cdots & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1^t \\ \vdots \\ x_n^t \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n x_i x_i^t \quad \text{여기서, } x_{i(p \times 1)}, \quad x_{i(1 \times p)}^t$$

$$X_{(i)}^t X_{(i)} = \sum_{j \neq i}^n x_j x_j^t = X^t X - x_i x_i^t$$

$$X_{(i)}^t y_{(i)} = \begin{bmatrix} x_1 & \cdots & x_{i-1} & x_{i+1} & \cdots & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_{i-1} \\ y_{i+1} \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \sum_{y \neq i}^n x_j y_j = X^t y - x_i y_i$$