

多元线性回归中 $var(\hat{y})$ 随回归元 x_0 的变化规律

在给定某 X_0 下, 对 $y_0 \equiv X_0\beta + \epsilon_0$ 进行预测:

$$\hat{y}_0 = y_0 + X_0(\hat{\beta} - \beta) - \epsilon_0$$

$$var(\hat{y}_0) = X_0 var(\hat{\beta}) X_0^T + var(\epsilon_0) = \sigma^2(1 + X_0(X^T X)^{-1} X_0^T)$$

接下来我们要证明

$$\arg \min_{X_0} var(\hat{y}_0) = \bar{X}$$

首先我们对 X 和 X_0 进行分解:

$$X = [i_{N \times 1} \quad Z_{N \times (K-1)}]$$

$$X_0 = \begin{bmatrix} 1 & Z_{0,1 \times (K-1)}^T \end{bmatrix}$$

其中

$$i = [1 \quad 1 \quad \dots \quad 1]^T$$

代入 $(X^T X)^{-1}$:

$$(X^T X)^{-1} = \left(\begin{bmatrix} i^T \\ Z^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} i & Z \end{bmatrix} \right)^{-1} = \begin{bmatrix} N & i^T Z \\ Z^T i & Z^T Z \end{bmatrix}^{-1}$$

由分块矩阵的求逆公式可知

$$(X^T X)^{-1} = \begin{bmatrix} N & i^T Z \\ Z^T i & Z^T Z \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{N - i^T Z (Z^T Z)^{-1} Z^T i} & -\frac{1}{N} i^T Z (Z^T M_0 Z)^{-1} \\ -\frac{1}{N} (Z^T M_0 Z)^{-1} Z^T i & (Z^T M_0 Z)^{-1} \end{bmatrix}$$

其中

$$M_0 = I_{N \times N} - \frac{1}{N} i i^T$$

$$M_0 Z = [Z_1 - \bar{Z} \quad Z_2 - \bar{Z} \quad \dots \quad Z_N - \bar{Z}]^T$$

将 $(X^T X)^{-1}$ 代入 $var(\hat{y}_0)$:

$$var(\hat{y}_0) = \sigma^2 \begin{bmatrix} 1 & Z_0^T \end{bmatrix} (X^T X)^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ Z_0 \end{bmatrix}$$

$$= \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{N - i^T Z (Z^T Z)^{-1} Z^T i} - \frac{1}{N} i^T Z (Z^T M_0 Z)^{-1} Z_0 - \frac{1}{N} Z_0^T (Z^T M_0 Z)^{-1} Z^T i + Z_0^T (Z^T M_0 Z)^{-1} Z_0 \right)$$

观察上式, 括号内每一项都是标量, 且 $(Z^T M_0 Z)^{-1}$ 是定值, 于是我们希望将括号内整理成形如 $C + P^T (Z^T M_0 Z)^{-1} P$ 的形式, 其中 C 是常数, P 与 Z_0 和 \bar{Z} 有关。

于是利用配方法可将括号内后三项化为

$$\begin{aligned} (Z_0^T - \frac{1}{N} i^T Z) (Z^T M_0 Z)^{-1} (Z_0 - \frac{1}{N} Z^T i) &\equiv (Z_0^T - \bar{Z}) (Z^T M_0 Z)^{-1} (Z_0^T - \bar{Z})^T = \\ &\underbrace{-\frac{1}{N} i^T Z (Z^T M_0 Z)^{-1} Z_0 - \frac{1}{N} Z_0^T (Z^T M_0 Z)^{-1} Z^T i + Z_0^T (Z^T M_0 Z)^{-1} Z_0}_{\text{整理后}} \\ &\quad + \frac{i^T Z}{N} (Z^T M_0 Z)^{-1} \frac{Z^T i}{N} \end{aligned}$$

代入 $var(\hat{y}_0)$:

$$var(\hat{y}_0) = \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{N - \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}} + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) - \underbrace{\frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z}}{N} (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} \frac{\mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N}} \right)$$

由于

$$(\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} = (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z} - \frac{1}{N} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \mathbf{i}^T \mathbf{Z})^{-1}$$

由两矩阵和的逆的分解公式知

$$\begin{aligned} (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} &= (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z} - \frac{1}{N} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \mathbf{i}^T \mathbf{Z})^{-1} = (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} + \frac{(\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \frac{1}{N} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1}}{1 - \frac{1}{N} \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}} \\ &= (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} + \frac{(\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1}}{N - \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}} \end{aligned}$$

代入 $\frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z}}{N} (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} \frac{\mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N}$:

$$\begin{aligned} \frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z}}{N} (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} \frac{\mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N} &= \frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z}}{N} \left((\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} + \frac{(\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1}}{N - \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}} \right) \frac{\mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N} \\ &= \frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N^2} + \frac{[\mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}] [\mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}]}{N(N - \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i})} \end{aligned}$$

由于 $\mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}$ 是标量, 可以直接记 $\mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i} \equiv m$ 。将上式代入 $var(\hat{y}_0)$:

$$\begin{aligned} var(\hat{y}_0) &= \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{N - \mathbf{i}^T \mathbf{Z} (\mathbf{Z}^T \mathbf{Z})^{-1} \mathbf{Z}^T \mathbf{i}} + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) - \underbrace{\frac{\mathbf{i}^T \mathbf{Z}}{N} (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} \frac{\mathbf{Z}^T \mathbf{i}}{N}} \right) \\ &= \sigma^2 \left(1 + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) + \frac{1}{N - m} - \frac{m}{N^2} + \frac{m^2}{N^2(N - m)} \right) \\ &= \sigma^2 \left(1 + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) + \frac{1}{N - m} + \frac{m^2 - m(N - m)}{N(N - m)} \right) \\ &= \sigma^2 \left(1 + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) + \frac{1}{N - m} - \frac{m}{N(N - m)} \right) \\ &= \sigma^2 \left(1 + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) + \frac{N - m}{N(N - m)} \right) \\ &= \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{N} + (\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) \right) \end{aligned}$$

其中

$$(\mathbf{Z}_0^T - \bar{\mathbf{Z}}) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1} (\mathbf{Z}_0 - \bar{\mathbf{Z}}^T) = \sum_{i=1}^{K-1} \sum_{j=1}^{K-1} (x_i^0 - \bar{x}_i)(x_j^0 - \bar{x}_j) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})_{ij}^{-1}$$

其中 x_i^0 代表 \mathbf{X}_0 的第 i 列元素, \bar{x}_i 代表 \mathbf{X} 的第 i 列的均值, 二者都是标量。

于是

$$var(\hat{y}_0) = \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{N} + \sum_{i=1}^{K-1} \sum_{j=1}^{K-1} (x_i^0 - \bar{x}_i)(x_j^0 - \bar{x}_j) (\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})_{ij}^{-1} \right)$$

由于 $(\mathbf{Z}^T \mathbf{M}_0 \mathbf{Z})^{-1}$ 与 \mathbf{X}_0 无关, 显然当 $\mathbf{X}_0 = \bar{\mathbf{X}}$ 时, $var(\hat{y}_0)$ 最小, 原命题得证。

