

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

## Предположения для модели А

**А.1** Модель линейна по параметрам и правильно задана.

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + u$$

**А.2** Не существует точной ( строго соответствующей) линейной зависимости между независимыми переменными регрессии в выборке(между регрессорами в выборке).

**А.3** Математическое ожидание остаточного члена равно нулю.

**А.4** Случайный член гомоскедастичен.

**А.5** Значения случайного члена имеют независимые распределения.

**А.6** Случайный член имеет нормальное распределение .

Переходя от простой к множественной регрессионной модели, мы начнем с повторения условий (допущений), относящихся к модели регрессии.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

## Допущения для модели А

**А.1** Модель линейна по параметрам и правильно задана.

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + u$$

**А.2** Не существует точной ( строго соответствующей) линейной зависимости между независимыми переменными регрессии в выборке (между регрессорами в выборке).

**А.3** Математическое ожидание остаточного члена равно нулю.

**А.4** Случайный член гомоскедастичен.

**А.5** Значения случайного члена имеют независимые распределения.

**А.6** Случайный член имеет нормальное распределение

Мы видим, что только пункт П.2 имеет отличие.

Ранее утверждалось, что в переменной X должно быть какое-то изменение.

Мы объясним разницу в одном из последующих слайдов

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

## Допущения для модели А

**А.1** Модель линейна по параметрам и правильно задана.

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + u$$

**А.2** Не существует точной ( строго соответствующей) линейной зависимости между независимыми переменными регрессии в выборке(между регрессорами в выборке).

**А.3** Математическое ожидание остаточного члена равно нулю.

**А.4** Случайный член гомоскедастичен.

**А.5** Значения случайного члена имеют независимые распределения.

**А.6** Случайный член имеет нормальное распределение .

При условии, что допущения модели регрессии действительны, методы оценки OLS в модели множественной регрессии являются беспристрастными и эффективными, как и в простой модели регрессии.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

Мы не будем пытаться доказать эффективность.

Однако, мы опишем доказательство несмещенности (отсутствия смещенности).

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

Первым шагом, как всегда, является замена  $Y$  из действительной взаимосвязи. Составляющие  $Y$  из  $\hat{\beta}_2$  фактически находятся в виде  $Y_i$  минус его среднее значение, поэтому для этого удобно получить выражение.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

$$\hat{\beta}_2 = \beta_2 + \sum a_{i2}^* u_i$$

После подстановки и упрощения мы можем сделать вывод о том, что  $\hat{\beta}_2$  можно разложить на : истинное значение  $\beta_2$  плюс взвешенная линейная комбинация значений случайного члена в примере, приведенном выше.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

$$\hat{\beta}_2 = \beta_2 + \sum a_{i2}^* u_i$$

На слайде представлено то, что мы нашли в простой модели регрессии. Разница в том, что выражение для определения значимости, которое зависит от всех значений  $X_2$  и  $X_3$  в образце, значительно усложняется.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_2 &= \beta_2 + \sum a_{i2}^* u_i \\ E(\hat{\beta}_2) &= \beta_2 + E\left(\sum a_{i2}^* u_i\right) = \beta_2 + \sum E(a_{i2}^* u_i) \end{aligned}$$

Достигнув этого момента, доказать несмещенность легко.

Принимая ожидания,  $\beta_2$  не изменяется, будучи постоянным.

Ожидание суммы равно сумме ожиданий.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left(\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)\right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_2 &= \beta_2 + \sum a_{i2}^* u_i \\ E(\hat{\beta}_2) &= \beta_2 + E\left(\sum a_{i2}^* u_i\right) = \beta_2 + \sum E(a_{i2}^* u_i) = \beta_2 + \sum a_{i2}^* E(u_i) = \beta_2 \end{aligned}$$

А \* члены нестационарны, так как они зависят только от значений  $X_2$  и  $X_3$ . Следовательно, члены а \* могут быть выведены из ожиданий как факторы.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)(Y_i - \bar{Y}) \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3)}{\sum (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 \sum (X_{3i} - \bar{X}_3)^2 - \left( \sum (X_{2i} - \bar{X}_2)(X_{3i} - \bar{X}_3) \right)^2}$$

$$\begin{aligned} Y_i - \bar{Y} &= (\beta_1 + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + u_i) - (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) \\ &= \beta_2 (X_{2i} - \bar{X}_2) + \beta_3 (X_{3i} - \bar{X}_3) + u_i - \bar{u} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_2 &= \beta_2 + \sum a_{i2}^* u_i \\ E(\hat{\beta}_2) &= \beta_2 + E\left(\sum a_{i2}^* u_i\right) = \beta_2 + \sum E(a_{i2}^* u_i) = \beta_2 + \sum a_{i2}^* E(u_i) = \beta_2 \end{aligned}$$

По предположению А.3,  $E(u_i) = 0$  для всех  $i$ . Следовательно,  $E(\hat{\beta}_2)$  равно  $(\hat{\beta}_2)$  и, следовательно, является несмещенной оценкой. Точно так же является несмещенной оценкой  $\hat{\beta}_3$

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

Наконец, мы покажем, что это несмещенная оценка  $\hat{\beta}_1$ . Это довольно просто, поэтому вы должны попытаться сделать это самостоятельно, прежде чем смотреть на остальную часть этой последовательности.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$= (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

Сначала замените среднее значение выборки  $Y$ .

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$= (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + E(\bar{u}) - \bar{X}_2 E(\hat{\beta}_2) - \bar{X}_3 E(\hat{\beta}_3)$$

Теперь первый момент. Первые три условия являются нестационарными, поэтому они не зависят от ожиданий.

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$= (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + E(\bar{u}) - \bar{X}_2 E(\hat{\beta}_2) - \bar{X}_3 E(\hat{\beta}_3)$$

$$= \beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 - \bar{X}_2 \beta_2 - \bar{X}_3 \beta_3$$

Ожидаемое значение среднего члена возмущения равно нулю, так как  $E(u)$  равно нулю в каждом наблюдении. Мы только что показали, что  $E(\hat{\beta}_2)$  равно  $\beta_2$  и что  $E(\hat{\beta}_3)$  равно  $\beta_3$ .

# СВОЙСТВА КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОЖЕСТВЕННОЙ РЕГРЕССИИ

Истинная модель

$$Y = \beta_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + u$$

Соответствующая модель

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \hat{\beta}_3 X_3$$

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$= (\beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + \bar{u}) - \hat{\beta}_2 \bar{X}_2 - \hat{\beta}_3 \bar{X}_3$$

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 + E(\bar{u}) - \bar{X}_2 E(\hat{\beta}_2) - \bar{X}_3 E(\hat{\beta}_3)$$

$$= \beta_1 + \beta_2 \bar{X}_2 + \beta_3 \bar{X}_3 - \bar{X}_2 \beta_2 - \bar{X}_3 \beta_3$$

$$= \beta_1$$

Следовательно  $\hat{\beta}_1$  - это несмещенная оценка  $\beta_1$ .