## Решение домашнего задания 2

Задание 1. Ниже в таблице представлены значения переменных: X, Z, Y.

X	-2	2	1	-1	0
Z	2	0	0	-1	-1
Y	2	6	3	2	10

1. Без использования Python получите оценки коэффициентов в регрессии Y на X с помощью общей формулы получения оценок коэффициентов, подходящей как для парной, так и для множественной регрессии. Представьте промежуточные расчеты, выпишите полученный вектор оценок коэффициентов и запишите спецификацию модели, подставив эти оценки в уравнение Для начала запишем матрицу X:

$$X = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 2 \\ 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$X^{T}X = \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 10 \end{pmatrix}$$

$$(X^{T}X)^{-1} = \frac{1}{50} \times \begin{pmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.2 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{pmatrix}$$

$$X^{T}Y = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ -2 & 2 & 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ 3 \\ 2 \\ 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 23 \\ 9 \end{pmatrix}$$

$$(X^{T}X)^{-1}X^{T}Y = \begin{pmatrix} 0.2 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 23 \\ 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4.6 \\ 0.9 \end{pmatrix}$$

2. Без использования Python получите оценки коэффициентов в регрессии Y на X и Z с помощью общей формулы получения оценок коэффициентов, подходящей как для парной, так и для множественной регрессии. Представьте промежуточные расчеты, выпишите полученный вектор оценок коэффициентов и запишите спецификацию модели, подставив эти оценки в уравнение

$$X = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$
$$X^{T}X = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 10 & -3 \\ 0 & -3 & 6 \end{pmatrix}$$

$$det(X^TX) = 5 \times 10 \times 6 - (-3) \times (-3) \times 5 = 255$$

$$(X^T X)^{-1} = \frac{1}{255} \times \begin{pmatrix} 51 & 0 & 0 \\ 0 & 30 & 15 \\ 0 & 15 & 50 \end{pmatrix}$$

$$X^{T}Y = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ -2 & 2 & 1 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & -1 & -1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ 3 \\ 2 \\ 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 23 \\ 9 \\ -8 \end{pmatrix}$$

$$(X^T X)^{-1} X^T Y = \frac{1}{255} \times \begin{pmatrix} 51 & 0 & 0 \\ 0 & 30 & 15 \\ 0 & 15 & 50 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 23 \\ 9 \\ -8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4.6 \\ 0.588 \\ -1.039 \end{pmatrix}$$

**Задание 2.** Ниже представлены результаты анализа разложения вариации по линейной парной регрессионной модели, построенной по выборке из 15 наблюдений.

Analysis of Variance Table

Response: y

df sum\_sq mean\_sq f PR(>F)

x ... ... 0.6526 ...

Residual ... 56.116 ...

Восстановим пропуски в таблице:

- df для x = k = 1
- $\bullet$  df для Residual = n-k-1 = 15-2 = 13
- mean\_sq для Residual =  $\frac{56.116}{13} \approx 4.317$

• 
$$f = \frac{mean\_sq(x)}{mean\_sq(Residual)} = \frac{mean\_sq(x)}{4.317} = 0.6526$$

Следовательно, mean sq для  $x = 4.317 \times 0.6526 \approx 2.817$ 

• Paccчитаем p-value, помнив о том, что нас интересует односторонняя альтернатива. В Python можно рассчитать следующим образом:

from scipy.stats import f
f.sf(0.6526, 1, 13)

В итоге получили 0.434, что говорит о том, что  $\mathbb{R}^2$  неотличим от 0.

$$R^2 = \frac{2.817}{56.116 + 2.817} \approx 0.048$$

Analysis of Variance Table

Response: y

df sum\_sq mean\_sq f PR(>F)

x 1 2.817 2.817 0.6526 0.434

Residual 13 56.116 4.316