

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего  
образования

Санкт-Петербургский Политехнический университет Петра Великого  
Физико-Механический институт

## Лабораторная 3

Выполнил студент гр. 5030102/20101:

Преподаватель:

Работа принята:

Бугайцев М.В.

Баженов А. Н.

Дата

\_\_\_\_\_  
\_\_\_\_\_  
\_\_\_\_\_

# Содержание

1	Введение	2
2	Практическая часть	4
3	Заключение	5

# 1 Введение

## Постановка задачи

### Простая линейная регрессия

#### Модель простой линейной регрессии

Регрессионную модель описания данных называют простой линейной регрессией, если

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n, \quad (1)$$

где  $x_1, \dots, x_n$  — заданные числа (значения фактора);  $y_1, \dots, y_n$  — наблюдаемые значения отклика;  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$  — независимые, нормально распределённые  $N(0, \sigma)$  с нулевым математическим ожиданием и одинаковой (неизвестной) дисперсией случайные величины (ненаблюдаемые);  $\beta_0, \beta_1$  — неизвестные параметры, подлежащие оцениванию.

#### Метод наименьших квадратов

Метод наименьших квадратов (МНК):

$$Q(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2 \rightarrow \min_{\beta_0, \beta_1}. \quad (2)$$

#### Расчётные формулы для МНК-оценок

МНК-оценки параметров  $\beta_0$  и  $\beta_1$ :

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\overline{xy} - \bar{x} \cdot \bar{y}}{\overline{x^2} - (\bar{x})^2}, \quad (3)$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \bar{x} \hat{\beta}_1. \quad (4)$$

#### Робастные оценки коэффициентов линейной регрессии

Метод наименьших модулей:

$$\sum_{i=1}^n |y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i| \rightarrow \min_{\beta_0, \beta_1}. \quad (5)$$

Робастные оценки параметров:

$$\hat{\beta}_1^R = r_Q \frac{q_y^*}{q_x^*}, \quad (6)$$

$$\hat{\beta}_0^R = \text{med } y - \hat{\beta}_1^R \text{ med } x, \quad (7)$$

где

$$r_Q = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{sgn}(x_i - \text{med } x) \text{sgn}(y_i - \text{med } y), \quad (8)$$

$$q_y^* = \frac{y_{(j)} - y_{(l)}}{k_q(n)}, \quad q_x^* = \frac{x_{(j)} - x_{(l)}}{k_q(n)}. \quad (9)$$

Индексы  $l$  и  $j$  определяются следующим образом:

$$l = \begin{cases} [n/4] + 1 & n/4 \text{ дробное,} \\ n/4 & n/4 \text{ целое,} \end{cases} \quad j = n - l + 1.$$

Функция знака:

$$\text{sgn}(z) = \begin{cases} 1 & z > 0, \\ 0 & z = 0, \\ -1 & z < 0. \end{cases}$$

Уравнение регрессии имеет вид:

$$y = \hat{\beta}_0^R + \hat{\beta}_1^R x. \quad (10)$$

## Задание

Найти оценки коэффициентов линейной регрессии  $y_i = a + bx_i + \varepsilon_i$ , используя 20 точек на отрезке  $[-1.8; 2]$  с равномерным шагом равным 0.2. Ошибку  $\varepsilon_i$  считать нормально распределённой с параметрами  $(0, 1)$ .

В качестве эталонной зависимости взять  $y_i = 2 + 2x_i + \varepsilon_i$ . При построении оценок коэффициентов использовать два критерия: критерий наименьших квадратов и критерий наименьших модулей. Прodelать то же самое для выборки, у которой в значения  $y_1$  и  $y_{20}$  вносятся возмущения 10 и  $-10$ .

Исходный код лабораторной работы привести на GitHub.

Оформить таблицы:

**Таблица 1: Результаты для невозмущенной выборки**

Метод	$\hat{a}$	$a$	$\hat{b}$	$b$
МНК				
МНМ				

**Таблица 2: Результаты для возмущенной выборки**

Метод	$\hat{a}$	$a$	$\hat{b}$	$b$
МНК				
МНМ				

## 2 Практическая часть

Таблица 1: Результаты для невозмущенной выборки

Метод	$\hat{a}$	$a$	$\hat{b}$	$b$
МНК	2.6	2	1.7	2
МНМ	2.3	2	1.7	2

Таблица 2: Результаты для возмущенной выборки

Метод	$\hat{a}$	$a$	$\hat{b}$	$b$
МНК	2.7	2	0.3	2
МНМ	2.3	2	1.3	2

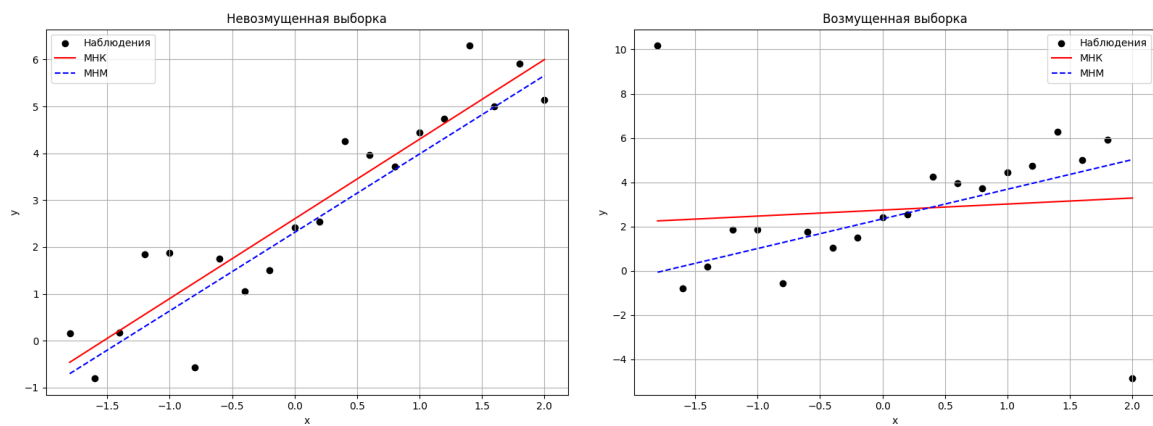


Рис. 1: Графическое представление результатов: слева — невозмущённая выборка, справа — возмущённая выборка.

### 3 Заключение

В данной работе были рассмотрены два метода оценки параметров линейной регрессии: метод наименьших квадратов (МНК) и метод наименьших модулей (МНМ). Проведены вычисления для двух выборок: без возмущений и с внесёнными возмущениями в крайние значения.

Результаты показывают, что метод наименьших квадратов даёт более точные оценки параметров при отсутствии выбросов, но чувствителен к экстремальным значениям в данных. В свою очередь, метод наименьших модулей демонстрирует устойчивость к выбросам.

Дополнительно, в ходе работы был написан код для генерации выборок, расчёта оценок параметров и их визуализации. Исходный код лабораторной работы размещён на GitHub.