

Санкт-Петербургский политехнический университет  
Высшая школа прикладной математики и вычислительной физики, ФизМех

Направление подготовки  
«01.03.02 Прикладная математика и информатика»

Отчет по лабораторной работе № 2  
дисциплина "Математическая статистика"

Выполнил студент гр. 5030102/00201  
Преподаватель:

Трусов Н. А.  
Баженов А.Н.

Санкт-Петербург

**2023**

## Содержание

<b>1</b>	<b>Постановка задачи</b>	<b>5</b>
<b>2</b>	<b>Теория</b>	<b>6</b>
2.1	Двумерное нормальное распределение . . . . .	6
2.2	Корреляционный момент (ковариация) и коэффициент корреляции	6
2.3	Выборочные коэффициенты корреляции . . . . .	6
2.3.1	Выборочный коэффициент корреляции Пирсона . . . . .	6
2.3.2	Выборочный квадратный коэффициент корреляции . . . . .	7
2.3.3	Выборочный коэффициент ранговой корреляции Спирмена .	7
2.4	Эллипсы рассеивания . . . . .	7
2.5	Простая линейная регрессия . . . . .	8
2.5.1	Модель простой линейной регрессии . . . . .	8
2.5.2	Метод наименьших квадратов . . . . .	8
2.5.3	Расчетные формулы для МНК-оценок . . . . .	8
2.6	Робастные оценки коэффициентов линейной регрессии . . . . .	9
2.7	Метод максимального правдоподобия . . . . .	9
2.8	Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хм-квадрат . . . . .	10
2.9	Доверительные интервалы для параметров нормального распределения . . . . .	11
2.9.1	Доверительный интервал для математического ожидания $m$ нормального распределения . . . . .	11
2.9.2	Доверительный интервал для среднего квадратического отклонения $\sigma$ нормального распределения . . . . .	11
2.10	Доверительные интервалы для математического ожидания $m$ и среднего квадратического отклонения $\sigma$ произвольного распределения при большом объеме выборки. Асимптотический подход . .	11
2.10.1	Доверительный интервал для математического ожидания $m$ произвольной генеральной совокупности при большом объеме выборки . . . . .	12
2.10.2	Доверительный интервал для среднего квадратического отклонения $\sigma$ произвольной генеральной совокупности при большом объеме выборки . . . . .	12
<b>3</b>	<b>Результаты</b>	<b>13</b>
3.1	Выборочные коэффициенты корреляции . . . . .	13
3.2	Эллипсы рассеивания . . . . .	14
3.3	Оценки коэффициентов линейной регрессии . . . . .	16

3.3.1	Выборка без возмущений . . . . .	16
3.3.2	Выборка с возмущениями . . . . .	17
3.4	Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хи-квадрат . . . . .	18
3.5	Доверительные интервалы для параметров нормального распределения . . . . .	20
3.6	Доверительные интервалы для параметров произвольного распределения. Асимптотический подход . . . . .	21
<b>4</b>	<b>Обсуждение</b>	<b>22</b>
4.1	Выборочные коэффициенты корреляции . . . . .	22
4.2	Оценки коэффициентов линейной регрессии . . . . .	22
4.3	Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хи-квадрат . . . . .	22
4.4	Доверительные интервалы для параметров распределения . . . . .	23
<b>5</b>	<b>Литература</b>	<b>24</b>

## Список иллюстраций

1	Двумерное нормальное распределение, $n = 20$ . . . . .	15
2	Двумерное нормальное распределение, $n = 60$ . . . . .	15
3	Двумерное нормальное распределение, $n = 100$ . . . . .	16
4	Выборка без возмущений . . . . .	17
5	Выборка с возмущениями . . . . .	18
6	Гистограммы нормальных распределений и доверительные интервалы их параметров . . . . .	20
7	Гистограммы нормальных распределений и доверительные интервалы их параметров. Асимптотический подход . . . . .	21

## 1 Постановка задачи

1. Сгенерировать двумерные выборки размерами 20, 60, 100 для нормального двумерного распределения  $N(x, y, 0, 0, 1, 1, \rho)$ . Коэффициент корреляции  $\rho$  взять равным 0, 0.5, 0.9. Каждая выборка генерируется 1000 раз и для неё вычисляются: среднее значение, среднее значение квадрата и дисперсия коэффициентов корреляции Пирсона, Спирмена и квадрантного коэффициента корреляции. Повторить все вычисления для смеси нормальных распределений:

$$f(x, y) = 0.9N(x, y, 0, 0, 1, 1, 0.9) + 0.1N(x, y, 0, 0, 10, 10, -0.9)$$

Изобразить сгенерированные точки на плоскости и нарисовать эллипс равновероятности.

2. Найти оценки коэффициентов линейной регрессии  $y_i = a + bx_i + e_i$ , используя 20 точек на отрезке  $[-1.8; 2]$  с равномерным шагом равным 0.2. Ошибку  $e_i$  считать нормально распределённой с параметрами  $(0, 1)$ . В качестве эталонной зависимости взять  $y_i = 2 + 2x_i + e_i$ . 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.
3. Сгенерировать выборку объёмом 100 элементов для нормального распределения  $N(x, 0, 1)$ . По сгенерированной выборке оценить параметры  $\mu$  и  $\sigma$  нормального закона методом максимального правдоподобия. В качестве основной гипотезы  $H_0$  будем считать, что сгенерированное распределение имеет вид  $N(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$ . Проверить основную гипотезу, используя критерий согласия  $\chi^2$ . В качестве уровня значимости взять  $\alpha = 0.05$ . Привести таблицу вычислений  $\chi^2$ .

Исследовать точность (чувствительность) критерия  $\chi^2$  — сгенерировать выборки равномерного распределения и распределения Лапласа малого объёма (например, 20 элементов). Проверить их на нормальность.

4. Для двух выборок размерами 20 и 100 элементов, сгенерированных согласно нормальному закону  $N(x, 0, 1)$ , для параметров положения и масштаба построить асимптотически нормальные интервальные оценки на основе точечных оценок метода максимального правдоподобия и классические интервальные оценки на основе статистик  $\chi^2$  и Стьюдента. В качестве параметра надёжности взять  $\gamma = 0.95$ .

## 2 Теория

### 2.1 Двумерное нормальное распределение

Двумерная случайная величина  $(X, Y)$  называется распределённой нормально (или просто нормальной), если её плотность вероятности определена формулой

$$N(x, y, \bar{x}, \bar{y}, \sigma_x, \sigma_y, \rho) = \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y\sqrt{1-\rho^2}} \times \exp \left\{ -\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x-\bar{x})^2}{\sigma_x^2} - 2\rho \frac{(x-\bar{x})(y-\bar{y})}{\sigma_x\sigma_y} + \frac{(y-\bar{y})^2}{\sigma_y^2} \right] \right\} \quad (1)$$

Компоненты  $X, Y$  двумерной нормальной случайной величины также распределены нормально с математическими ожиданиями  $\bar{x}, \bar{y}$  и средними квадратическими отклонениями  $\sigma_x, \sigma_y$  соответственно [1, с. 133-134].

Параметр  $\rho$  называется коэффициентом корреляции.

### 2.2 Корреляционный момент (ковариация) и коэффициент корреляции

Корреляционный момент, иначе ковариация, двух случайных величин  $X$  и  $Y$ :

$$K = cov(X, Y) = M[(X - \bar{x})(Y - \bar{y})]. \quad (2)$$

Коэффициент корреляции  $\rho$  двух случайных величин  $X$  и  $Y$ :

$$\rho = \frac{K}{\sigma_x\sigma_y} \quad (3)$$

### 2.3 Выборочные коэффициенты корреляции

#### 2.3.1 Выборочный коэффициент корреляции Пирсона

Выборочный коэффициент корреляции Пирсона:

$$r = \frac{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2 \frac{1}{n} \sum (y_i - \bar{y})^2}} = \frac{K}{s_X s_Y}, \quad (4)$$

где  $K, s_X^2, s_Y^2$  - выборочные ковариация и дисперсии с.в.  $X$  и  $Y$  [1, с. 535]

### 2.3.2 Выборочный квадратный коэффициент корреляции

Выборочный квадратный коэффициент корреляции

$$r_Q = \frac{(n_1 + n_3) - (n_2 + n_4)}{n}, \quad (5)$$

где  $n_1, n_2, n_3, n_4$  - количества точек с координатами  $(x_i, y_i)$ , попавшими соответственно в  $I, II, III, IV$  квадранты декартовой системы с осями  $x' = x - medx, y' = y - medy$  и с центром в точке с координатами  $(medx, medy)$  [1, с. 539].

### 2.3.3 Выборочный коэффициент ранговой корреляции Спирмена

Обозначим ранги, соответствующие значениям переменной  $X$ , через  $u$ , а ранги, соответствующие значениям переменной  $Y$ , - через  $v$ .  
Выборочный коэффициент ранговой корреляции Спирмена:

$$r_S = \frac{\frac{1}{n} \sum (u_i - \bar{u})(v_i - \bar{v})}{\sqrt{\frac{1}{n} \sum (u_i - \bar{u})^2 \frac{1}{n} \sum (v_i - \bar{v})^2}}, \quad (6)$$

где  $\bar{u} = \bar{v} = \frac{1+2+\dots+n}{n} = \frac{n+1}{2}$  - среднее значение рангов [1, с. 540-541].

## 2.4 Эллипсы рассеивания

Уравнение проекции эллипса рассеивания на плоскость  $xOy$ :

$$\frac{(x - \bar{x})^2}{\sigma_x^2} - 2\rho \frac{(x - \bar{x})(y - \bar{y})}{\sigma_x \sigma_y} + \frac{(y - \bar{y})^2}{\sigma_y^2} = const \quad (7)$$

Центр эллипса (7) находится в точке с координатами  $(\bar{x}, \bar{y})$ ; оси симметрии эллипса составляют с осью  $Ox$  углы, определяемые уравнением

$$tg 2\alpha = \frac{2\rho \sigma_x \sigma_y}{\sigma_x^2 - \sigma_y^2} \quad (8)$$

## 2.5 Простая линейная регрессия

### 2.5.1 Модель простой линейной регрессии

Регрессионную модель описания данных называют простой линейной регрессией, если

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i, i = 1, \dots, n, \quad (9)$$

где  $x_1, \dots, x_n$  - заданные числа (значения фактора);  $y_1, \dots, y_n$  - наблюдаемые значения отклика;  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  - независимые, нормально распределенные  $N(0, \sigma)$  с нулевым математическим ожиданием и одинаковой (неизвестной) дисперсией случайные величины (ненаблюдаемые);  $\beta_0, \beta_1$  - неизвестные параметры, подлежащие оцениванию.

### 2.5.2 Метод наименьших квадратов

Метод наименьших квадратов (МНК):

$$Q(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^n \epsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2 \rightarrow \min_{\beta_0, \beta_1}. \quad (10)$$

### 2.5.3 Расчетные формулы для МНК-оценок

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

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\overline{xy} - \bar{x} \cdot \bar{y}}{\overline{x^2} - (\bar{x})^2}, \quad (11)$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \bar{x} \hat{\beta}_1. \quad (12)$$



## 2.6 Робастные оценки коэффициентов линейной регрессии

Метод наименьших модулей:

$$\sum_{i=1}^n |y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i| \rightarrow \min_{\beta_0, \beta_1}. \quad (13)$$

$$\hat{\beta}_{1R} = r_Q \frac{q_y^*}{q_x^*}, \quad (14)$$

$$\hat{\beta}_{0R} = \text{med } y - \hat{\beta}_{1R} \text{med } x, \quad (15)$$

$$r_Q = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{sgn}(x_i - \text{med } x) \text{sgn}(y_i - \text{med } y), \quad (16)$$

$$q_y^* = \frac{y^{(j)} - y^{(l)}}{k_q(n)}, \quad q_x^* = \frac{x^{(j)} - x^{(l)}}{k_q(n)}. \quad (17)$$

$$l = \begin{cases} [n/4] + 1 & \text{при } n/4 \text{ дробном,} \\ n/4 & \text{при } n/4 \text{ целом.} \end{cases}$$

$$l = n - l + 1$$

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

Уравнение регрессии здесь имеет вид

$$y = \hat{\beta}_{0R} + \hat{\beta}_{1R}x. \quad (18)$$

## 2.7 Метод максимального правдоподобия

$L(x_1, \dots, x_n, \theta)$  - функция правдоподобия (ФП), рассматриваемая как функция неизвестного параметра  $\theta$ :

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = f(x_1, \theta) f(x_2, \theta) \dots f(x_n, \theta) \quad (19)$$

Оценка максимального правдоподобия:

$$\hat{\theta} = \arg \max_{\theta} L(x_1, \dots, x_n, \theta). \quad (20)$$

Система уравнений правдоподобия (в случае дифференцируемости функции правдоподобия):

$$\frac{\partial L}{\partial \theta_k} = 0 \text{ или } \frac{\partial \ln L}{\partial \theta_k} = 0, \quad k = 1, \dots, m. \quad (21)$$

## 2.8 Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хм-квадрат

Выдвинута гипотеза  $H_0$  о генеральном законе распределения с функцией распределения  $F(x)$ .

Рассматриваем случай, когда гипотетическая функция распределения  $F(x)$  не содержит неизвестных параметров.

Правило проверки гипотезы о законе распределения по методу  $\chi^2$ :

1. Выбираем уровень значимости  $\alpha$
2. По таблице [3, с. 358] находим квантиль  $\chi_{1-\alpha}^2(k-1)$  распределения хи-квадрат с  $k-1$  степенями свободы порядка  $1-\alpha$ .
3. С помощью гипотетической функции распределения  $F(x)$  вычисляем вероятности  $p_i = P(X \in \Delta_i), i = 1, \dots, k$ .
4. Находим частоты  $n_i$  попадания элементов выборки в подмножества  $\Delta_i, i = 1, \dots, k$ .
5. Вычисляем выборочное значение статистики критерия  $\chi^2$ :

$$\chi_B^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}.$$

6. Сравниваем  $\chi_B^2$  и квантиль  $\chi_{1-\alpha}^2(k-1)$ .
  - (а) Если  $\chi_B^2 < \chi_{1-\alpha}^2(k-1)$ , то гипотеза  $H_0$  на данном этапе проверки принимается.
  - (б) Если  $\chi_B^2 \geq \chi_{1-\alpha}^2(k-1)$ , то гипотеза  $H_0$  отвергается, выбирается одно из альтернативных распределений, и процедура проверки повторяется.

## 2.9 Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

### 2.9.1 Доверительный интервал для математического ожидания $m$ нормального распределения

Дана выборка  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  объёма  $n$  из нормальной генеральной совокупности. На её основе строим выборочное среднее  $\bar{x}$  и выборочное среднее квадратическое отклонение  $s$ . Параметры  $m$  и  $\sigma$  нормального распределения неизвестны. Доверительный интервал для  $m$  с доверительной вероятностью  $\gamma = 1 - \alpha$ :

$$P\left(\bar{x} - \frac{sx}{\sqrt{n-1}} < m < \bar{x} + \frac{sx}{\sqrt{n-1}}\right) = 2F_T(x) - 1 = 1 - \alpha, \quad (22)$$
$$P\left(\bar{x} - \frac{st_{1-\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n-1}} < m < \bar{x} + \frac{st_{1-\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n-1}}\right) = 1 - \alpha,$$

### 2.9.2 Доверительный интервал для среднего квадратического отклонения $\sigma$ нормального распределения

Дана выборка  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  объёма  $n$  из нормальной генеральной совокупности. На её основе строим выборочную дисперсию  $s^2$ . Параметры  $m$  и  $\sigma$  нормального распределения неизвестны.

Задаёмся уровнем значимости  $\alpha$ .

Доверительный интервал для  $\sigma$  с доверительной вероятностью  $\gamma = 1 - \alpha$ :

$$P\left(\frac{s\sqrt{n}}{\sqrt{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} < \sigma < \frac{s\sqrt{n}}{\sqrt{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}\right) = 1 - \alpha, \quad (23)$$

## 2.10 Доверительные интервалы для математического ожидания $m$ и среднего квадратического отклонения $\sigma$ произвольного распределения при большом объёме выборки. Асимптотический подход

При большом объёме выборки для построения доверительных интервалов может быть использован асимптотический метод на основе центральной предельной теоремы.

### 2.10.1 Доверительный интервал для математического ожидания $m$ произвольной генеральной совокупности при большом объеме выборки

Предполагаем, что исследуемое генеральное распределение имеет конечные математическое ожидание  $m$  и дисперсию  $\sigma^2$ .

$u_{1-\alpha/2}$  - квантиль нормального распределения  $N(0, 1)$  порядка  $1 - \alpha/2$ .

Доверительный интервал для  $m$  с доверительной вероятностью  $\gamma = 1 - \alpha$ :

$$P\left(\bar{x} - \frac{su_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}} < m < \bar{x} + \frac{su_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}}\right) \approx \gamma \quad (24)$$

### 2.10.2 Доверительный интервал для среднего квадратического отклонения $\sigma$ произвольной генеральной совокупности при большом объеме выборки

Предполагаем, что исследуемая генеральная совокупность имеет конечные первые четыре момента.

$u_{1-\alpha/2}$  - квантиль нормального распределения  $N(0, 1)$  порядка  $1 - \alpha/2$ .

$E = \frac{\mu_4}{\sigma^4} - 3$  - эксцесс генерального распределения,  $e = \frac{m_4}{s^4} - 3$  - выборочный эксцесс;  $m_4 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^4$  - четвёртый выборочный центральный момент.

$$s(1 + U)^{-1/2} < \sigma < s(1 - U)^{-1/2}, \quad (25)$$

или

$$s(1 - 0.5U) < \sigma < s(1 + 0.5U) \quad (26)$$

где  $U = u_{1-\alpha/2} \sqrt{(e + 2)/n}$

Формулы (25) или (26) дают доверительный интервал для  $\sigma$  с доверительной вероятностью  $\gamma = 1 - \alpha$  [1, с. 461-462].

Замечание. Вычисления по формуле (25) дают более надёжный результат, так как в ней меньше грубых приближений.

### 3 Результаты

#### 3.1 Выборочные коэффициенты корреляции

$\rho = 0$	$r(4)$	$r_S(6)$	$r_Q(5)$
$E(z)$	0.007	0.006	0.0
$E(z^2)$	0.025	0.026	0.04
$D(z)$	0.053	0.054	0.052
$\rho = 0.5$	$r$	$r_S$	$r_Q$
$E(z)$	0.509	0.481	0.4
$E(z^2)$	0.259	0.232	0.16
$D(z)$	0.031	0.035	0.05
$\rho = 0.9$	$r$	$r_S$	$r_Q$
$E(z)$	0.905	0.878	0.8
$E(z^2)$	0.819	0.771	0.64
$D(z)$	0.003	0.005	0.026

Таблица 1: Двумерное нормальное распределение,  $n = 20$

$\rho = 0$	$r$	$r_S$	$r_Q$
$E(z)$	0.002	0.006	0.0
$E(z^2)$	0.008	0.008	0.004
$D(z)$	0.017	0.016	0.016
$\rho = 0.5$	$r$	$r_S$	$r_Q$
$E(z)$	0.509	0.486	0.333
$E(z^2)$	0.26	0.236	0.111
$D(z)$	0.01	0.011	0.015
$\rho = 0.9$	$r$	$r_S$	$r_Q$
$E(z)$	0.901	0.886	0.733
$E(z^2)$	0.812	0.785	0.538
$D(z)$	0.001	0.001	0.009

Таблица 2: Двумерное нормальное распределение,  $n = 60$

$\rho = 0$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.002	0.003	0.0
E(z^2)	0.005	0.005	0.006
D(z)	0.01	0.01	0.011
$\rho = 0.5$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.5	0.481	0.32
E(z^2)	0.25	0.232	0.102
D(z)	0.006	0.007	0.009
$\rho = 0.9$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.902	0.889	0.72
E(z^2)	0.813	0.791	0.518
D(z)	0.0	0.001	0.005

Таблица 3: Двумерное нормальное распределение,  $n = 100$

$size = 20$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.8	0.878	0.6
E(z^2)	0.639	0.771	0.36
D(z)	0.008	0.004	0.037
$size = 60$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.796	0.886	0.6
E(z^2)	0.634	0.785	0.36
D(z)	0.002	0.001	0.011
$size = 100$	$r$	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.792	0.889	0.56
E(z^2)	0.627	0.791	0.314
D(z)	0.001	0.001	0.006

Таблица 4: Смесь нормальных распределений

### 3.2 Эллипсы рассеивания

Для уравнения эллипса выбиралась константа равная  $const = 2 \cdot (2 \cdot \sigma)$   
 $\sigma_x = \sigma_y = 1$

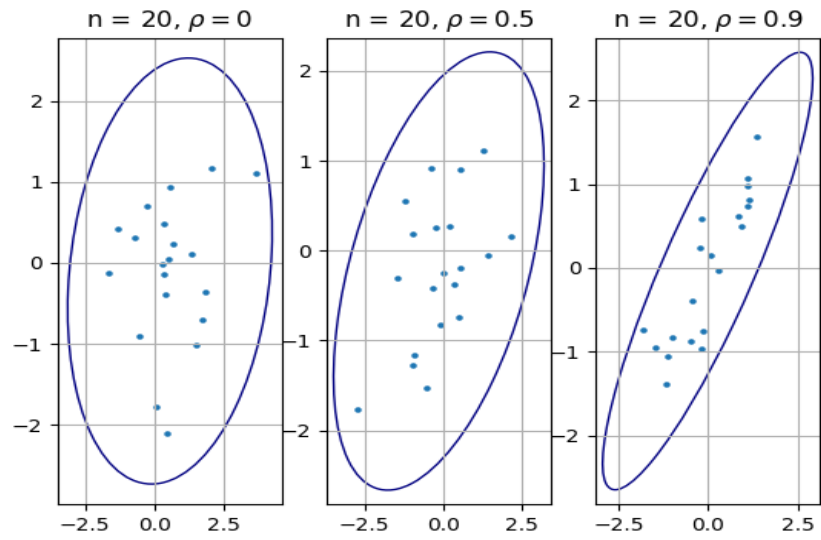


Рис. 1: Двумерное нормальное распределение,  $n = 20$

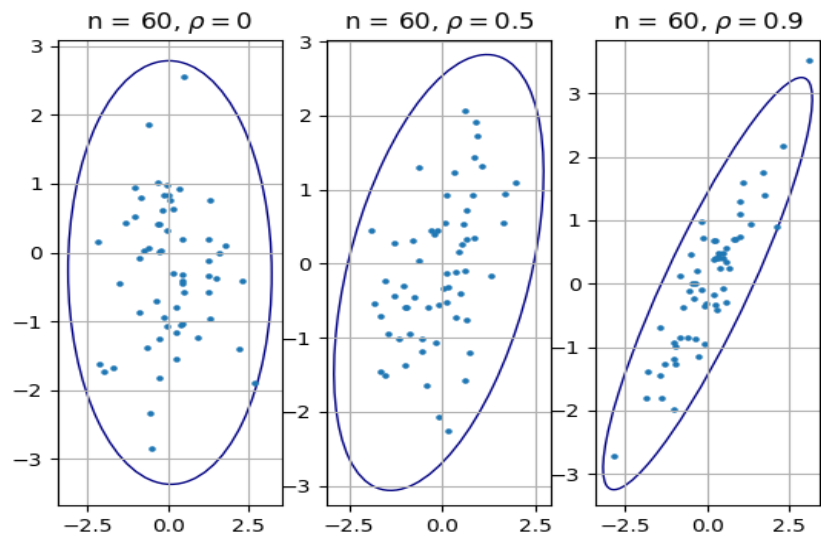


Рис. 2: Двумерное нормальное распределение,  $n = 60$

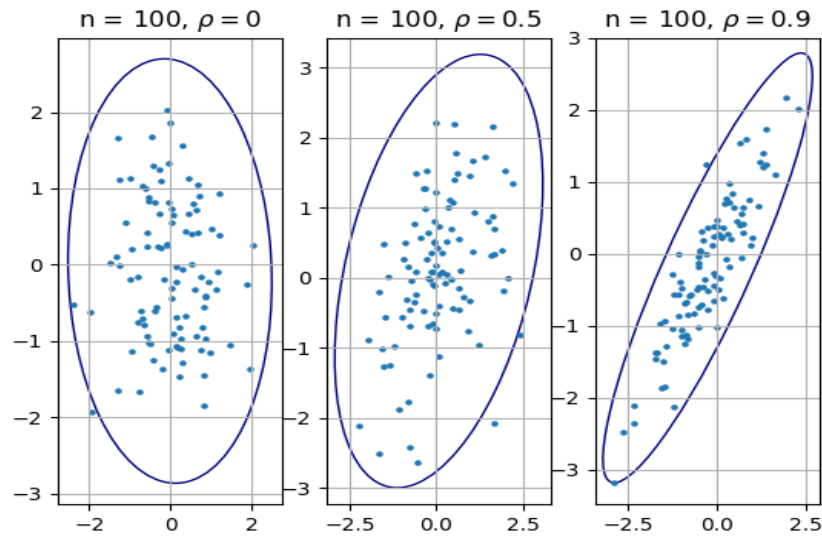


Рис. 3: Двумерное нормальное распределение,  $n = 100$

### 3.3 Оценки коэффициентов линейной регрессии

Метрика удаленности:

$$\text{distance} = \sum_{i=0}^n (y_{\text{model}}[i] - y_{\text{regr}}[i])^2 \quad (27)$$

#### 3.3.1 Выборка без возмущений

1. Критерий наименьших квадратов:  $\hat{a} \approx 2.11$ ,  $\hat{b} \approx 2.31$

2. Критерий наименьших модулей:  $\hat{a} \approx 1.90$ ,  $\hat{b} \approx 2.27$

МНК  $\text{distance} = 16.18$

МНМ  $\text{distance} = 14.90$



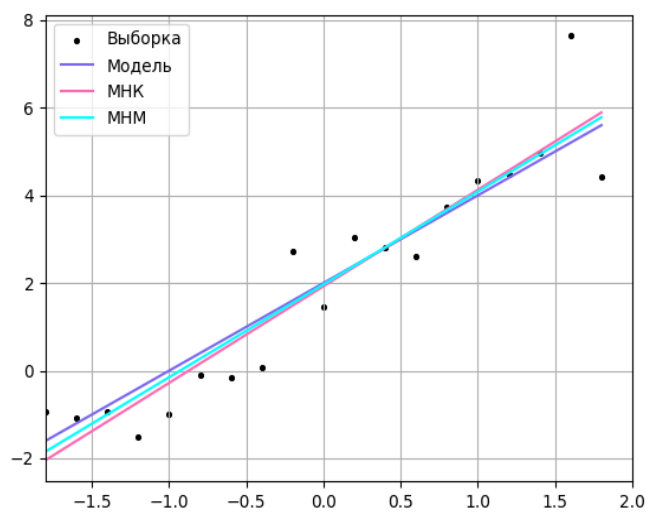


Рис. 4: Выборка без возмущений

### 3.3.2 Выборка с возмущениями

1. Критерий наименьших квадратов:  $\hat{a} \approx 2.07$ ,  $\hat{b} \approx 0.56$

2. Критерий наименьших модулей:  $\hat{a} \approx 1.82$ ,  $\hat{b} \approx 1.94$

МНК *distance* = 176.38

МНМ *distance* = 30.19

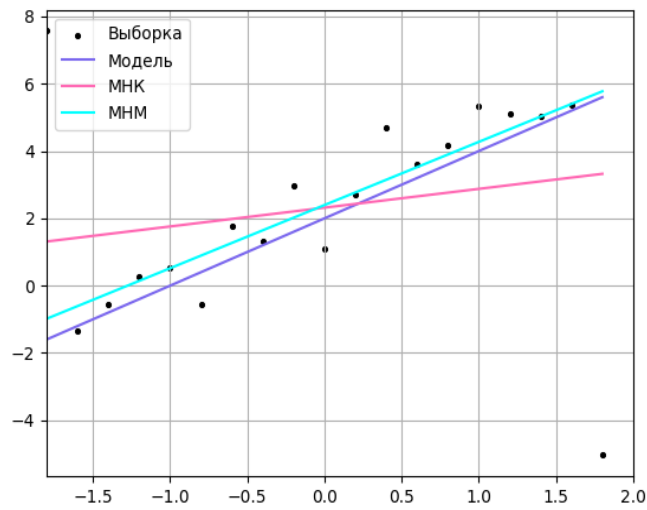


Рис. 5: Выборка с возмущениями

МНМ	$\hat{a}$	$\hat{a}'$	$\hat{b}$	$\hat{b}'$	$\frac{\hat{a} - \hat{a}'}{\hat{a}}$	$\frac{\hat{b} - \hat{b}'}{\hat{b}}$
	1.90	1.82	2.27	1.94	$\frac{1.90 - 1.82}{1.90} \approx 0.042$	$\frac{2.27 - 1.94}{2.27} \approx 0.15$
МНК	$\hat{a}$	$\hat{a}'$	$\hat{b}$	$\hat{b}'$	$\frac{\hat{a} - \hat{a}'}{\hat{a}}$	$\frac{\hat{b} - \hat{b}'}{\hat{b}}$
	2.11	2.07	2.31	0.56	$\frac{2.11 - 2.07}{2.11} \approx 0.019$	$\frac{2.31 - 0.56}{2.31} \approx 0.75$

Таблица 5: Оценка относительного отклонения параметров  $a$  и  $b$

### 3.4 Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хи-квадрат

Метод максимального правдоподобия:

$$\hat{\mu} \approx -0.08, \hat{\sigma} \approx 1.07$$

Критерий согласия  $\chi^2$ :

Количество промежутков  $k = 8$

Уровень значимости  $\alpha = 0.05$

Тогда квантиль  $\chi^2_{1-\alpha}(k-1) = \chi^2_{0.95}(7)$ . Из таблицы [3, с. 358]  $\chi^2_{0.95}(7) \approx 14.06$ .

$i$	$limits$	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$[-\infty, -1.1]$	12	0.1357	13.57	-1.57	0.18
2	$[-1.1, -0.73]$	16	0.096	9.6	6.4	4.26
3	$[-0.73, -0.37]$	12	0.1253	12.53	-0.53	0.02
4	$[-0.37, 0.0]$	13	0.1431	14.31	-1.31	0.12
5	$[0.0, 0.37]$	14	0.1431	14.31	-0.31	0.01
6	$[0.37, 0.73]$	8	0.1253	12.53	-4.53	1.64
7	$[0.73, 1.1]$	10	0.096	9.6	0.4	0.02
8	$[1.1, \infty]$	15	0.1357	13.57	1.43	0.15
$\sum$	-	100	1	100	-0	6.4

Таблица 6: Вычисление  $\chi^2_B$  при проверке гипотезы  $H_0$  о нормальном законе распределения  $N(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$

Сравнивая  $\chi^2_B = 6.4$  и  $\chi^2_{0.95}(7) \approx 14.06$ , видим, что  $\chi^2_B < \chi^2_{0.95}(7)$ .

Рассмотрим гипотезу  $H_0^*$ , что выборка распределена согласно закону  $Laplace(x, \hat{\mu}, \frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{2}})$

$$\hat{\mu} \approx -0.16, \hat{\sigma} \approx 0.93$$

Количество промежутков  $k = 5$

Уровень значимости  $\alpha = 0.05$

$\chi^2_{0.95}(7) \approx 9.49$

$i$	$limits$	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$[-\infty, -1.1]$	4	0.1357	2.71	1.29	0.61
2	$[-1.1, -0.37]$	4	0.2213	4.43	-0.43	0.04
3	$[-0.37, 0.37]$	5	0.2861	5.72	-0.72	0.09
4	$[0.37, 1.1]$	5	0.2213	4.43	0.57	0.07
5	$[1.1, \infty]$	2	0.1357	2.71	-0.71	0.19
$\sum$	-	20	1	20	-0	1

Таблица 7: Вычисление  $\chi^2_B$  при проверке гипотезы  $H_0$  о законе распределения  $L(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$ ,  $n = 20$

Сравнивая  $\chi^2_B = 1$  и  $\chi^2_{0.95}(4) \approx 9.49$ , видим, что  $\chi^2_B < \chi^2_{0.95}(4)$ .

Проведём аналогичный анализ для равномерного распределения

$$\hat{\mu} \approx -0.28, \hat{\sigma} \approx 1.0$$

Количество промежутков  $k = 5$

Уровень значимости  $\alpha = 0.05$

$\chi^2_{0.95}(7) \approx 9.49$

$i$	$limits$	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$[-\infty', -1.1]$	6	0.1357	2.71	3.29	3.98
2	$[-1.1, -0.37]$	4	0.2213	4.43	-0.43	0.04
3	$[-0.37, 0.37]$	5	0.2861	5.72	-0.72	0.09
4	$[0.37, 1.1]$	3	0.2213	4.43	-1.43	0.46
5	$[1.1, \infty]$	2	0.1357	2.71	-0.71	0.19
$\Sigma$	-	20	1	20	-0	4.76

Таблица 8: Вычисление  $\chi^2_B$  при проверке гипотезы  $H_0$  о законе распределения  $U(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$ ,  $n = 20$

Сравнивая  $\chi^2_B = 4.76$  и  $\chi^2_{0.95}(4) \approx 9.49$ , видим, что  $\chi^2_B < \chi^2_{0.95}(4)$ .

### 3.5 Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

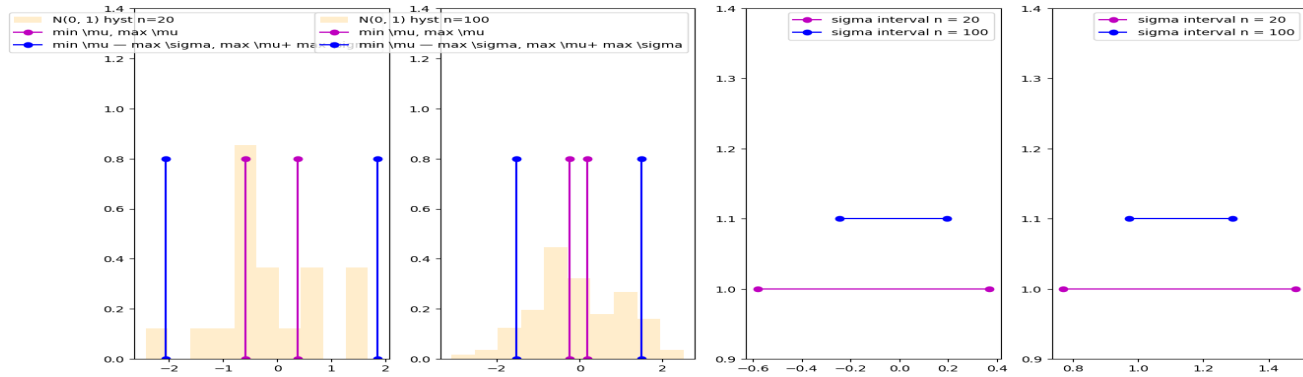


Рис. 6: Гистограммы нормальных распределений и доверительные интервалы их параметров

n = 20	$m$	$\sigma$	$x$ twin 20
	$-0.27 < m < 0.55$	$0.67 < \sigma < 1.28$	$[-0.27, 0.55][-1.55, 1.83]$
n = 100	$m$	$\sigma$	$x$ twin 100
	$-0.29 < m < 0.08$	$0.81 < \sigma < 1.07$	$[-0.29, 0.08][-1.36, 1.15]$

Таблица 9: Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

### 3.6 Доверительные интервалы для параметров произвольного распределения. Асимптотический подход

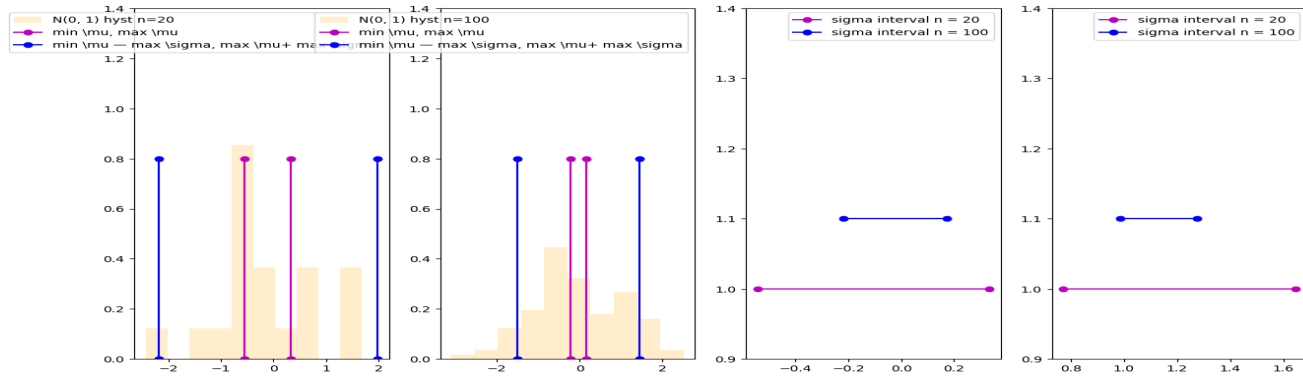


Рис. 7: Гистограммы нормальных распределений и доверительные интервалы их параметров. Асимптотический подход

n = 20	$m$	$\sigma$	$x$ twin 20
	$-0.30 < m < 0.58$	$0.68 < \sigma < 1.33$	$[-0.30, 0.58][-1.63, 1.90]$
n = 100	$m$	$\sigma$	$x$ twin 100
	$-0.30 < m < 0.09$	$0.81 < \sigma < 1.08$	$[-0.30, 0.09][-1.38, 1.18]$

Таблица 10: Доверительные интервалы для параметров произвольного распределения. Асимптотический подход

## 4 Обсуждение

### 4.1 Выборочные коэффициенты корреляции

Для двумерного нормального распределения дисперсии выборочных коэффициентов корреляции упорядочены следующим образом:  $r < r_S < r_Q$ ; для смеси распределений получили обратную картину:  $r_Q < r_S < r$ .

Процент попавших элементов выборки в эллипс рассеивания (95%-ная доверительная область) примерно равен его теоретическому значению (95%).

### 4.2 Оценки коэффициентов линейной регрессии

Из полученных результатов (см. метрику удаленности модельной прямой от теоретической - *distance* и таблицу оценки относительного отклонения параметров  $a$  и  $b$ ) можно сделать несколько выводов.

Критерий наименьших квадратов точнее оценивает коэффициенты линейной регрессии на выборке без возмущений. Относительное отклонение параметра  $a = 0.019$ , относительное отклонение параметра  $b = 0.75$ .

Критерий наименьших модулей точнее оценивает коэффициенты линейной регрессии на выборке с возмущениями. Относительное отклонение параметра  $a = 0.042$ , относительное отклонение параметра  $b = 0.15$ . Критерий наименьших модулей устойчив к редким выбросам, т.к. с возмущениями произошло незначительное изменение метрики удаленности

### 4.3 Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хи-квадрат

Заключаем, что гипотеза  $H_0$  о нормальном законе распределения  $N(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$  на уровне значимости  $\alpha = 0.05$  согласуется с выборкой для нормального распределения  $N(x, 0, 1)$ .

Также видно, что гипотеза  $H_0$  оказалась принята для выборок сгенерированных по равномерному закону и закону Лапласа.

По исследованию на чувствительность видим, что при небольших объемах выборки уверенности в полученных результатах нет, критерий может ошибиться. Это обусловлено тем, что теорема Пирсона говорит про асимптотическое распределение, а при малых размерах выборки результат не будет получаться достоверным

#### 4.4 Доверительные интервалы для параметров распределения

- Генеральные характеристики ( $m = 0$  и  $\sigma = 1$ ) накрываются построенными доверительными интервалами.
- Также можно сделать вывод, что для большей выборки доверительные интервалы являются соответственно более точными, т.е. меньшими по длине.
- Кроме того, при большом объеме выборки асимптотические и классические оценки практически совпадают.

## 5 Литература

Язык программирования *Python* 3.11

Подключенные библиотеки для *Python*: *numpy*, *math*, *seaborn*, *matplotlib*, *scipy*, *tabulate*

Ссылка на Github: <https://github.com/iMaanick/MathStatLab5-8>