#### Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого Физико-Механический институт

#### «Высшая школа прикладной математики»

#### ОТЧЕТ ПО ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ №5-8

по дисциплине «Математическая статистика»

Выполнил студент: Ярмак Дмитрий Юрьевич группа: 3630102/90101

Проверил:

к.ф.-м.н., доцент Баженов Александр Николаевич

### Содержание

1	Пос	танові	ка задачи	6
<b>2</b>	Teo	рия		7
	2.1	_	ерное нормальное распределение	7
	2.2		ляционный момент (ковариация) и коэффициент корреляции	7
	2.3		очные коэффициенты корреляции	
		2.3.1	Выборочные коэффициенты корреляции Пирсона	7
		2.3.2	Выборочный квадратичный коэффцициент корреляции	7
		2.3.3	Выборочный коэффициент ранговой корреляции Спирмена	8
	2.4	Эллип	с рассеивания	8
	2.5	Прост	ая линейная регрессия	8
		2.5.1	Модель простой линейной регресии	8
		2.5.2	Метод наименьших квадратов	Ć
		2.5.3	Расчетные формулы для МНК-оценок	Ć
	2.6	Робаст	гные оценки коэффициентов линейной регрессии	G
	2.7	Метод	к максимального правдоподобия	10
	2.8	Прове	рка гипотезы о законе распределения генеральной совокуп-	
		ности.	Метод хи-квадрат	10
	2.9	Довер	ительные интервалы для параметров нормального распре-	
		делени		11
		2.9.1	Доверительный интервал для математического ожидания	
			т нормального распределения	11
		2.9.2	Доверительный интервал для среднего квадратического от-	
			клонения $\sigma$ нормального распределения	11
	2.10	Довер	ительные интервалы для математического ожидания m и	
		средне	его квадратического отклонения $\sigma$ произвольного распреде-	
		ления	при большом объеме выборки. Асимптотический подход	11
		2.10.1	Доверительный интервал для математического ожидания	
			т произвольной генеральной совокупности при большом	
			объёме выборки	11
		2.10.2	Доверительный интервал для среднего квадратического от-	
			клонения $\sigma$ произвольной генеральной совокупности при	
			большом объёме выборки	12
3	Pea	лизаці	RK	13
4	Рез	ультат	Ы	<b>1</b> 4
	4.1	Выбор	очные коэффициенты корреляции	14
	4.2	Эллип	сы рассеивания	16
	4.3		и Коэффициентов линейно регрессии	18
		4.3.1	Выбока без возмущений	18
		4.3.2	Выбока с возмущениями	19

6	Ссь	ІЛКИ	25
	5.4	Доверительные интервалы для параметров распределения	24
		ности. Метод хи-квадрат	23
	5.3	Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокуп-	
	5.2	Оценка коэффициентов линейной регрессии	23
	5.1	Выборочные коэффициенты корреляции и эллипсы рассеивания.	23
5		уждение	23
		пределения. Асимптотический подход	22
	4.6		
		деления	22
	4.5	Доверительные интервалы для параметров нормального распре-	
		ности. Метод хи-квадрат	20
	4.4	Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокуп-	

### Список иллюстраций

1	Двумерное нормальное распределение, $n=20$	16
2	Двумерное нормальное распределение, n = 60	17
3	Двумерное нормальное распределение, n = 100	18
4	Выборка без возмущения	19
5	Выборка с возмущениями	20

### Список таблиц

1	Двумерное нормальное распределение, n = 20	14
2	Двумерное нормальное распределение, n = 60	14
3	Двумерное нормальное распределение, n = 100	15
4	Смесь нормальных распределений	15
5	Вычисление Хи квадрата при проверке гипотезы о нормальном	
	законе распределения	21
6	Вычисление Хи квадрата при проверке гипотезы о распределении	
	по Лапласу	21
7	Доверительные интервалы для параметров нормального распре-	
	деления	22
8	Доверительные интервалы для параметров произвольного рас-	
	пределения. Асимптотический подход	22

#### 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 нее вычисляются: среднее значение, среднее значение квадрата и дисперсия коэффициентов корреляции Пирсона, Спирмена и квадратичного 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 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. Проделать то же самое для выборки, у которой в значения  $y_1y_{20}$  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 объема (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

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

$$\tag{1}$$

Компоненты X, Y двумерной случайной величины также распределены нормально с математическими ожиданиями  $\overline{x}, \overline{y}$  и средними квадратическими отклонениями  $\sigma_x, \sigma_y$  соответственно. Параметр  $\rho$  называется коэффициентом корреляции.

# 2.2 Корреляционный момент (ковариация) и коэффициент корреляции

Корреляционный момент, иначе говоря, ковариация, двух случайных X и Y:

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

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

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

#### 2.3 Выборочные коэффициенты корреляции

#### 2.3.1 Выборочные коэффициенты корреляции Пирсона

Выборочный коэффициент корреляции Пирсона:

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

где  $K, s_X^2, s_Y^2$  - выборочные ковариации и дисперсии с.в. X и Y.

#### 2.3.2 Выборочный квадратичный коэффцициент корреляции

Выборочный квадратичный коэффициент корреляции

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

где  $n_1, n_2, n_3, n_4$  - количества точек с координатами  $(x_i, y_i)$ , попавшими соответсвенно в определенные квадранты декартовой системы с осями x' = x - medx, y' = y - medy и с центром в точке с координатами (medx, medy).

#### 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:

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

где подчеркнутые переменные - суть средние значения рангов.

#### 2.4 Эллипс рассеивания

Уравнение проекции эллипса рассеивания на плоскость хОу:

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

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

$$tg2\alpha = \frac{2\rho\sigma_x\sigma_y}{\sigma_x^2 - \sigma_y^2} \tag{8}$$

#### 2.5 Простая линейная регрессия

#### 2.5.1 Модель простой линейной регресии

Регрессионную модель описания данных называют простой линейно регрессией, если

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i, i = \overline{1, n} \tag{9}$$

где иксы - заданные числа, а игрики - наблюдаемые значения отклика. Эпсилоны - независимые, нормально распределенные  $N(0,\sigma)$  с нулевым математическим ожиданием и одинаковой дисперсией случайные величины (наблюдаемые); бетты - неизвестные параметры, подлежащие оцениванию.

#### 2.5.2 Метод наименьших квадратов

Метод наименьших квадратов (МНК):

$$Q(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^{n} \epsilon_i^2 = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2 \to min$$
 (10)

#### 2.5.3 Расчетные формулы для МНК-оценок

МНК-оценки параметров бетта:

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\overline{x}\overline{y} - \overline{x} * \overline{y}}{\overline{x^2} - (\overline{x})^2} \tag{11}$$

$$\hat{\beta}_0 = \overline{y} - \overline{x}\hat{\beta}_1 \tag{12}$$

# 2.6 Робастные оценки коэффициентов линейной регрессии

Метод наименьших модулей:

$$\sum_{i=1}^{n} |y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i| \to min \tag{13}$$

$$\hat{\beta_{1R}} = r_Q \frac{q_y^*}{q_x^*} \tag{14}$$

$$\hat{\beta_{0R}} = medy - \hat{\beta_{1R}}medx \tag{15}$$

$$r_Q = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n sgn(x_i - medx)sgn(y_i - medy)$$
 (16)

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

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

$$j = n - l + 1$$

$$sgnz = \left\{ egin{array}{ll} 1 & \mbox{при z} > 0 \\ 0 & \mbox{при z} = 0 \\ -1 & \mbox{при z} < 0 \end{array} \right.$$

Уравнение регрессии здесь имеет вид

$$y = \hat{\beta_{0R}} + \hat{\beta_{1R}}x \tag{18}$$

#### 2.7 Метод максимального правдоподобия

 $L(x_1,...,x_n,\theta)$  - функция правдоподобия (ФП), рассматриваемая как функция известного параметра  $\theta$ 

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

Оценка максимального правдоподобия:

$$\hat{\theta} = argmaxL(x_1, ..., x_n, \theta) \tag{20}$$

Система уравнений правдоподобия (в случае дифференцируемости функции правдоподобия):

$$\frac{\partial L}{\partial \theta_k} = 0, or \frac{\partial lnL}{\partial \theta_k} = 0, k = \overline{1, m}$$
 (21)

# 2.8 Проверка гипотезы о законе распределения генеральной совокупности. Метод хи-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 $\chi^2$

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

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

• Сравниваем  $\chi_B^2$  и квантиль  $\chi_{1-\alpha}^2(k-1)$ . Если первый меньше второго, то гипотеза на данном этапе проверки принимается, иначе отвергается в пользу альтернативы, а процедура проверки повторяется.

# 2.9 Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

## 2.9.1 Доверительный интервал для математического ожидания m нормального распределения

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

$$P(\overline{x} - \frac{sx}{\sqrt{n-1}} < m < \overline{x} + \frac{sx}{\sqrt{n-1}}) = 2F_T(x) - 1 = 1 - \alpha$$
 (22)

$$P(\overline{x} - \frac{st_{1-\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n-1}} < m < \overline{x} + \frac{st_{1-\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n-1}}) = 1 - \alpha$$
 (23)

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

Дана выборка  $(x_1, x_2, ..., x_n)$  объёма n из нормальной генеральной совокупности. На её основе строим выборочную дисперсию  $s^2$ . Параметры m и сигма нормального распределения неизвестны. Задаемся уравнением значимости  $\alpha$ . Доверительный интервал для сигма с доверительной вероятностью  $\gamma = 1 - \alpha$ :

$$P(\frac{s\sqrt{n}}{\sqrt{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n-1)}} < \sigma < \frac{s\sqrt{n}}{\sqrt{\chi_{\alpha/2}^{2}(n-1)}}) = 1 - \alpha$$
 (24)

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

Предполагаем, что исследуемое генеральное распределение имеет конечные математические ожидание и дисперсию.  $u_{1-\alpha/2}$  - квантиль нормального распреде-

ления N(0,1). Доверительный интервал с вероятностью  $\gamma=1-\alpha$ :

$$P(\overline{x} - \frac{su_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}} < m < \overline{x} + \frac{su_{1-\alpha/2}}{\sqrt{n}}) \approx \gamma$$
 (25)

#### 2.10.2 Доверительный интервал для среднего квадратического отклонения $\sigma$ произвольной генеральной совокупности при большом объёме 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,  $e=\frac{m_4}{\sigma^4}-3$  - выборочный эксцесс;  $m_4=\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n(x_i-\overline{x})^4$  - четвертый выборочный центральный момент.

$$s(1+U)^{-1/2} < \sigma < s(1-U)^{-1/2}$$
(26)

или

$$s(1 - 0.5U) < \sigma < s(1 + 0.5U) \tag{27}$$

где  $U=u_{1-\alpha/2}\sqrt{(e+2)/n}$  Вышеприведенные формулы дают доверительный интервал для  $\sigma$  с доверительной вероятностью  $\gamma=1-\alpha$ . Однако вычисление по первой формуле дает более надежный результат, так как в нем меньше грубых приближений.

### 3 Реализация

Лабораторная работа выполнена при помощи языка программирования Phyton и библиотек numpy, tabulate, scipy в среде программирования PyCharm.

### 4 Результаты

### 4.1 Выборочные коэффициенты корреляции

$\rho = 0$	r(4)	$r_s(6)$	$r_Q(5)$
E(z)	-0.009	-0.013	0.0
$E(z^2)$	0.024	0.024	0.04
D(z)	0.049	0.049	0.049
$\rho = 0.5$	r	$r_s$	$r_Q$
E(z)	0.511	0.481	0.4
$E(z^2)$	0.261	0.232	0.16
D(z)	0.028	0.031	0.044
$\rho = 0.9$	r	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.904	0.878	0.8
$E(z^2)$	0.818	0.771	0.64
D(z)	0.003	0.005	0.027

Таблица 1: Двумерное нормальное распределение,  ${\bf n}=20$ 

$\rho = 0$	r(4)	$r_s$	$r_Q$
E(z)	-0.004	-0.004	0.0
$E(z^2)$	0.008	0.008	0.004
D(z)	0.019	0.018	0.016
$\rho = 0.5$	r	$r_s$	$r_Q$
E(z)	0.504	0.489	0.333
$E(z^2)$	0.254	0.239	0.111
D(z)	0.01	0.011	0.015
$\rho = 0.9$	r	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.902	0.889	0.733
$E(z^2)$	0.814	0.79	0.538
D(z)	0.001	0.001	0.008

Таблица 2: Двумерное нормальное распределение, n=60

$\rho = 0$	r(4)	$r_s$	$r_Q$
E(z)	-0.005	-0.002	0.0
$E(z^2)$	0.004	0.004	0.006
D(z)	0.009	0.009	0.01
$\rho = 0.5$	r	$r_s$	$r_Q$
E(z)	0.497	0.476	0.32
$E(z^2)$	0.247	0.226	0.102
D(z)	0.006	0.007	0.01
$\rho = 0.9$	r	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.902	0.889	0.72
$E(z^2)$	0.813	0.79	0.518
D(z)	0.0	0.001	0.005

Таблица 3: Двумерное нормальное распределение, n=100

$\rho = 0$	r(4)	$r_s$	$r_Q$
E(z)	0.809	0.777	0.6
$E(z^2)$	0.654	0.604	0.36
D(z)	0.014	0.01	0.0039
$\rho = 0.5$	r	$r_s$	$r_Q$
E(z)	0.794	0.775	0.6
$E(z^2)$	0.63	0.601	0.36
D(z)	0.04	0.03	0.0011
$\rho = 0.9$	r	$r_S$	$r_Q$
E(z)	0.796	0.779	0.6
$E(z^2)$	0.633	0.607	0.36
D(z)	0.03	0.02	0.006

Таблица 4: Смесь нормальных распределений

### 4.2 Эллипсы рассеивания

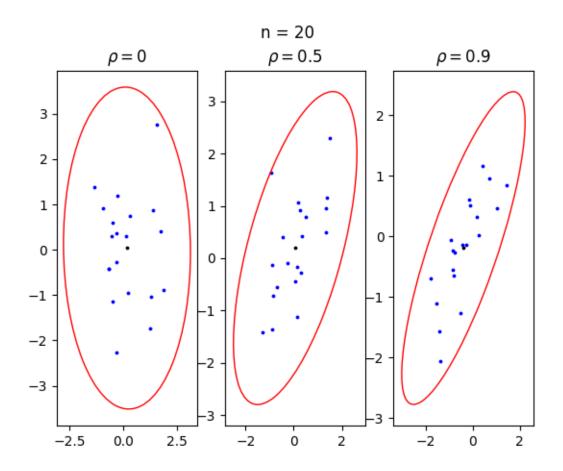


Рис. 1: Двумерное нормальное распределение,  ${\rm n}=20$ 

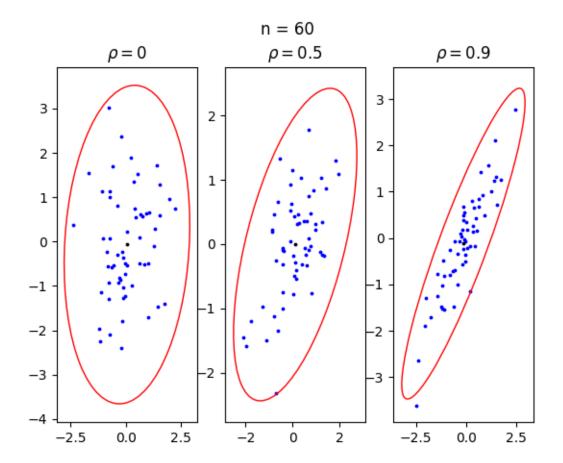


Рис. 2: Двумерное нормальное распределение,  ${\bf n}=60$ 

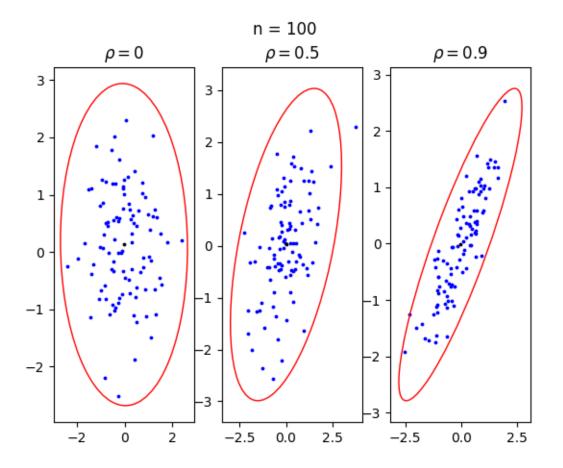


Рис. 3: Двумерное нормальное распределение, n=100

### 4.3 Оценки Коэффициентов линейно регрессии

#### 4.3.1 Выбока без возмущений

• Критерий наименьших квадратов:

$$\hat{a} \approx 2.0, \hat{b} \approx 1.93$$

• Критерий наименьших модулей:

$$\hat{a} \approx 1.96, \hat{b} \approx 2.18$$

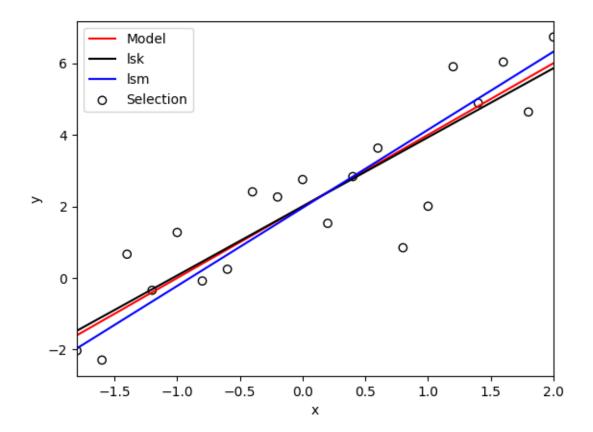


Рис. 4: Выборка без возмущения

#### 4.3.2 Выбока с возмущениями

• Критерий наименьших квадратов:

$$\hat{a} \approx 2.14, \hat{b} \approx 0.5$$

• Критерий наименьших модулей:

$$\hat{a} \approx 2.44, \hat{b} \approx 1.27$$

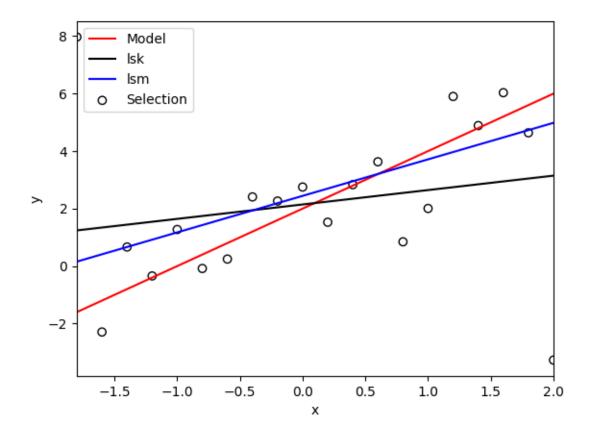


Рис. 5: Выборка с возмущениями

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

Метод максимального правдоподобия:

$$\hat{\mu}\approx 0.01, \hat{\sigma}\approx 0.98$$

Критерий согласия хи-квадрат:

- Количество промежутков k=6.
- Уровень значимости  $\alpha=0.05$
- ullet Тогда квантиль из таблицы  $\chi^2_{1-lpha}(k-1)=\chi^2_{0.95}(5)$

i	Границы	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$[-\inf', -1.01]$	16	0.1487	14.87	1.13	0.09
2	[-1.01, -0.37]	15	0.202	20.2	-5.2	1.34
3	[-0.37, 0.28]	30	0.2577	25.77	4.23	0.69
4	[0.28, 0.92]	24	0.2164	21.64	2.36	0.26
5	[0.92, 1.56]	12	0.1196	11.96	0.04	0
6	$[1.56,\inf]$	3	0.0556	5.56	-2.56	1.18
$\sum$	_	100	1	100	0	3.56

Таблица 5: Вычисление Хи квадрата при проверке гипотезы о нормальном законе распределения

#### Исследование на чувствительность

Рассмотрим другую гипотезу, которая гласит, что выборка распределена согласно закону  $Laplace(x,\hat{\mu},\frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{2}})$  Используем критерий согласия хи-квадрат:

- ullet  $\alpha=0.05$  уровень значимости
- n = 20 размер выборки
- ullet k := floor(1+3.3lg20)=floor(5.3)=5 количество промежутков
- Квантиль  $\chi^2_{1-\alpha}(k-1) = \chi^2_{0.95}(4)$

i	Границы	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$[-\inf, -1.5]$	3	0.072	1.44	1.56	1.69
2	[-1.5, -0.5]	3	0.1743	3.49	-0.49	0.07
3	[-0.5, 0.5]	7	0.457	9.14	-2.14	0.5
4	[0.5, 1.5]	4	0.21	4.2	-0.2	0.01
5	[1.5, inf]	3	0.0867	1.73	1.27	0.92
$\sum$	_	20	1	20	0	3.19

Таблица 6: Вычисление Xи квадрата при проверке гипотезы о распределении по Лапласу

Сравним табличное [2, с. 358] и полученное значение критерия хи-квадрат. Получаем, что 9.49 > 3.19. Следовательно, гипотезу на данном этапе проверки можно принять. В случае для нормального распеделения 3.56 < 11.07.

# 4.5 Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

n = 20	m	$\sigma$
	-0.27 < m < 0.58	$0.76 < \sigma < 1.46$
n = 100	m	$\sigma$
	-0.12 < m < 0.22	$0.78 < \sigma < 1.03$

Таблица 7: Доверительные интервалы для параметров нормального распределения

# 4.6 Доверительные интервалы для параметров произвольного распределения. Асимптотический подход

n=20	m	$\sigma$		
	-0.18 < m < 0.5	$0.83 < \sigma < 1.23$		
n = 100	m	$\sigma$		
	-0.12 < m < 0.22	$0.78 < \sigma < 1.06$		

Таблица 8: Доверительные интервалы для параметров произвольного распределения. Асимптотический подход

#### 5 Обсуждение

# 5.1 Выборочные коэффициенты корреляции и эллипсы рассеивания

- Сравним дисперсии выборочных коэффициентов корреляции.
  - Для двумерного нормального распределения дисперсии выборочных коэффициентов корреляции упорядочены следующим образом:  $r < r_S < r_Q$
  - Для смеси нормальных распределений дисперсии выборочных коэффициентов корреляции упорядочены следующим образом:  $r_Q < r_S < r$ .
- Процент попавших элементов выборки в эллипс рассеивания (95процентная доверительная область) примерно равен его теоретическому значению 95-ти процентов (см. теорию)

#### 5.2 Оценка коэффициентов линейной регрессии

- Критерий наименьших квадратов точнее оценивает коэффициенты линейной регрессии на выборке без возмущений.
- Критерий наименьших модулей точнее оценивает коэффициенты линейной регрессии на выборке возмущениями.
- Критерий наименьших модулей устойчив к редким выбросам.

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

- По результатам проверки на близость с помощью критерия хи-квадрат можно принять гипотезу  $H_0$  о нормальном распределении  $N(x, \hat{\mu}, \hat{\sigma})$  на уровне значимости  $\alpha = 0.05$  для выборки, сгенерированной согласно N(x, 0, 1). То есть, если взять в качестве гипотезы нормальное распределение с параметрами сдвига и масштаба равными оценкам максимального правдоподобия для  $\mu$ ,  $\sigma$ , вычисленным по выборке  $\approx N(x, 0, 1)$ , то критерий отразит эту согласованность. Теоретически это обосновывается состоятельностью оценком максимального правдоподобия.
- Видим так же, что критерий принял гипотезу о том, что 20-элементная выборка, сгенерированная согласно N(x, 0, 1), описывается законом распределения  $Laplace(x, \hat{\mu}, \frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{2}})$ .
- То есть, при малых мощностях выборки критерий хи-квадрат не почувствовал разницы между нормально распределенной случайной величиной и распределенной по Лапласу. Это ожидаемый результат, ведь выборка довольно мала, законы схожи по форме и параметры масштаба и сдвига выбраны тоже так, чтобы законы максимально друг к другу приблизить.

• 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. Статистика критерия  $\chi^2$  лишь асимптотически распределена по закону  $\chi^2(k-1)$ , то есть значение п предполагается достаточно большим.

# 5.4 Доверительные интервалы для параметров распределения

- Генеральные характеристики (m = 0 и  $\sigma$  = 1) покрываются построенными доверительными интервалами.
- Доверительные интервалы, полученные по большей выборке, являются соответственно более точными, т.е. меньшими по длине.
- Доверительные интервалы для параметров нормального распределения более надёжны, так как основаны на точном, а не асимптотическом распределении.

### 6 Ссылки

- [1] https://github.com/AvitusCode/AvitusStatistics/Lab58
- [2] Максимов Ю.Д. Математика. Теория и практика по математической статистике. Конспект-справочник по теории вероятностей: учеб. пособие / Ю.Д. Максимов; под ред. В.И. Антонова. СПб.: Изд-во Политехн. ун-та, 2009. 395 с. (Математика в политехническом университете).