

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ  
УНИВЕРСИТЕТ им. ПЕТРА ВЕЛИКОГО

ИНСТИТУТ ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ И МЕХАНИКИ

КАФЕДРА ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ

## ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №7

3 КУРС, ГРУППА 33631/2

Студент

Д. А. Плаксин

Преподаватель

Баженов А. Н.

САНКТ-ПЕТЕРБУРГ  
2019 г.

# Содержание

<b>1. Список таблиц .....</b>	<b>3</b>
<b>2. Постановка задачи .....</b>	<b>4</b>
<b>3. Теория.....</b>	<b>4</b>
3.1. Метод максимального правдоподобия .....	4
3.2. Критерий согласия Пирсона .....	4
<b>4. Реализация.....</b>	<b>5</b>
<b>5. Результаты .....</b>	<b>5</b>
5.1. Метод максимального правдоподобия .....	5
5.2. Критерий Пирсона .....	5
<b>6. Выводы .....</b>	<b>5</b>
<b>7. Список литературы .....</b>	<b>5</b>
<b>8. Приложения .....</b>	<b>6</b>

# 1 Список таблиц

1	Таблица вычислений $\chi^2$ .....	5
---	-----------------------------------	---

## 2 Постановка задачи

Необходимо сгенерировать выборку объемом 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  $\chi$ . В качестве уровня значимости взять  $\alpha = 0,05$ . Привести таблицу вычислений  $\chi^2$ .

## 3 Теория

### 3.1 Метод максимального правдоподобия

Метод максимального правдоподобия – метод оценивания неизвестного параметра путём максимизации функции правдоподобия.

$$\hat{\theta}_{\text{МП}} = \operatorname{argmax} \mathbf{L}(x_1, x_2, \dots, x_n, \theta) \quad (1)$$

Где  $\mathbf{L}$  это функция правдоподобия, которая представляет собой совместную плотность вероятности независимых случайных величин  $X_1, x_2, \dots, x_n$  и является функцией неизвестного параметра  $\theta$

$$\mathbf{L} = f(x_1, \theta) \cdot f(x_2, \theta) \cdot \dots \cdot f(x_n, \theta) \quad (2)$$

Оценкой максимального правдоподобия будем называть такое значение  $\hat{\theta}_{\text{МП}}$  из множества допустимых значений параметра  $\theta$ , для которого функция правдоподобия принимает максимальное значение при заданных  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

Тогда при оценивании математического ожидания  $m$  и дисперсии  $\sigma^2$  нормального распределения  $N(m, \sigma)$  получим:

$$\ln(\mathbf{L}) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - m)^2 \quad (3)$$

### 3.2 Критерий согласия Пирсона

Разобьём генеральную совокупность на  $k$  непересекающихся подмножеств  $\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_k$ ,  $\Delta_i = (a_i, a_{i+1}]$ ,  $p_i = P(X \in \Delta_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, k$  – вероятность того, что точка попала в  $i$ -ый промежуток.

Так как генеральная совокупность это  $\mathbb{R}$ , то крайние промежутки будут бесконечными:  $\Delta_1 = (-\infty, a_1]$ ,  $\Delta_k = (a_k, \infty)$ ,  $p_i = F(a_i) - F(a_{i-1})$

$n_i$  – частота попадания выборочных элементов в  $\Delta_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, k$ .

В случае справедливости гипотезы  $H_0$  относительно частоты  $\frac{n_i}{n}$  при больших  $n$  должны быть близки к  $p_i$ , значит в качестве меры имеет смысл взять:

$$Z = \sum_{i=1}^k \frac{n}{p_i} \left( \frac{n_i}{n} - p_i \right)^2 \quad (4)$$

Тогда

$$\chi_B^2 = \sum_{i=1}^k \frac{n}{p_i} \left( \frac{n_i}{n} - p_i \right)^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i} \quad (5)$$

Для выполнения гипотезы  $H_0$  должны выполняться следующие условия [4]:

$$\chi_B^2 < \chi_{1-\alpha}^2(k-1) \quad (6)$$

где  $\chi_{1-\alpha}^2(k-1)$  – квантиль распределения  $\chi^2$  с  $k-1$  степенями свободы порядка  $1-\alpha$ , где  $\alpha$  заданный уровень значимости.

## 4 Реализация

Работы была выполнена на языке *Python3.7*. Для генерации выборок использовался модуль [1]. Для построения графиков использовалась библиотека *matplotlib* [2]. Функции распределения обрабатывались при помощи библиотеки *scipy.stats* [3]

## 5 Результаты

### 5.1 Метод максимального правдоподобия

При подсчете оценок параметров закона нормального распределения методом максимального правдоподобия были получены следующие значения:

$$\begin{aligned}\hat{m}_{\text{МП}} &= -0.1235 \\ \hat{\sigma}_{\text{МП}}^2 &= 0.9877\end{aligned}\tag{7}$$

### 5.2 Критерий Пирсона

Таблица 1: Таблица вычислений  $\chi^2$

i	$\Delta_i$	$n_i$	$p_i$	$np_i$	$n_i - np_i$	$\frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$
1	$(-\infty, -1.6605]$	5	0.0517	5.1670	-0.1670	0.0054
2	$(-1.6605, -0.7749)$	17	0.1950	19.4966	-2.4966	0.3197
3	$(-0.7749, 0.1108)$	40	0.3390	33.8962	6.1038	1.0991
4	$(0.1108, 0.9965)$	27	0.2778	27.7824	-0.7824	0.0220
5	$(0.9965, \infty)$	11	0.1284	12.8411	-1.8411	0.2640
$\Sigma$		100	1	100	0	1.8665

$$\chi_B^2 = 1.8665$$

## 6 Выводы

В данной работе получено значение критерия согласия Пирсона  $\chi_B^2 = 1.8665$ . Табличное значение квантиля  $\chi_{1-\alpha}^2(k-1) = \chi_{0.95}^2(4) = 9.4877$  [5].

Значит  $\chi_B^2 < \chi_{0.95}^2(4)$ , из этого следует, что основная гипотеза  $H_0$  соотносится с выборкой на уровне  $\alpha = 0.05$ .

## 7 Список литературы

- [1] Модуль *numpy* - <https://physics.susu.ru/vorontsov/language/numpy.html>
- [2] Модуль *matplotlib* - <https://matplotlib.org/users/index.html>
- [3] Модуль *scipy* - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/>
- [4] [https://en.wikipedia.org/wiki/Pearson%27s\\_chi-squared\\_test](https://en.wikipedia.org/wiki/Pearson%27s_chi-squared_test)

[5] Таблица значений  $\chi^2$  - <https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%9A%D0%B2%D0%B0%D0%BD%D1%82%D0%B8%D1%80%D0%B0%D1%81%D0%BF%D1%80%D0%B5%D0%B4%D0%B5%D0%BB%D0%B5%D0%BD%D0%B8%D1%8F%D1%85%D0%B8-%D0%BA%D0%B2%D0%B0%D0%B4%D1%80%D0%B0%D1%82>

## 8 Приложения

Код отчёта: <https://github.com/MisterProper9000/MatStatLabs/blob/master/MatStatLab5/MatStatLab7.tex>

Код лабораторной: <https://github.com/MisterProper9000/MatStatLabs/blob/master/MatStatLab5/MatStatLab7.py>