

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ
УНИВЕРСИТЕТ им. ПЕТРА ВЕЛИКОГО

ИНСТИТУТ ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ И МЕХАНИКИ

КАФЕДРА ПРИКЛАДНОЙ МАТЕМАТИКИ

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №7

3 КУРС, ГРУППА 3630102/70301

Студент

Лебедев К.С.

Преподаватель

Баженов А. Н.

САНКТ-ПЕТЕРБУРГ
2020 г.

Содержание

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

1 Список таблиц

1	Таблица вычислений χ^2	5
---	-----------------------------------	---

2 Постановка задачи

Необходимо сгенерировать выборку объемом 100 элементов для нормального распределения $N(x; 0, 1)$. По сгенерированной выборке оценить параметры μ и σ 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 χ . В качестве уровня значимости взять $\alpha = 0,05$. Привести таблицу вычислений χ^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 θ

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

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

Тогда при оценивании математического ожидания m и дисперсии σ^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 Δ_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 χ^2 с $k-1$ степенями свободы порядка $1-\alpha$, где α 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 χ^2

i	Δ_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
Σ		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

[5] Таблица значений χ^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>