# Лабораторная работа 5 Тестирование гипотезы о среднем

# Гузовская Александра Чеславовна Б9123-01.03.02сп

26 апреля 2025

# Гипотеза о среднем с известной дисперсией

Пусть имеется случайная выборка  $X_1, X_2, \dots, X_n$  из нормального распределения  $N(\mu, \sigma^2)$ , где  $\sigma^2$  известна. Проверяем нулевую гипотезу  $H_0$ :  $\mu = \mu_0$  против одной из альтернатив:

- $H_1: \mu > \mu_0$  (правосторонняя)
- $H_1: \mu < \mu_0$  (левосторонняя)
- $H_1: \mu \neq \mu_0$  (двусторонняя)

#### Критерий

$$Z = \frac{(\overline{X} - \mu_0) \cdot \sqrt{n}}{\sigma} \sim N(0; 1)$$

где  $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$  — выборочное среднее

#### Правило принятия решения:

$$p = \begin{cases} 1 - \Phi(z), & \text{для } H_1 : \mu > \mu_0 \\ \Phi(z), & \text{для } H_1 : \mu < \mu_0 \\ 2\Phi(-|z|), & \text{для } H_1 : \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

где  $\Phi(z)$  — функция стандартного нормального распределения. Гипотезу  $H_0$  отвергаем, если  $p < \alpha$  (уровень значимости)

#### Пример задачи

Установлено, что средний вес таблетки лекарства сильного действия должен быть равен  $a_0=0,50\,\mathrm{mr}$ . Выборочная проверка 121 таблетки из полученной партии лекарства показала, что средний вес таблетки этой партии  $\overline{x}=0,53\,\mathrm{mr}$ . Требуется при уровне значимости 0,01 проверить нулевую гипотезу  $H_0: a=a_0=0,50$  при конкурирующей гипотезе  $H_1: a>0,50$ . Многократными предварительными опытами по взвешиванию таблеток, поставляемых фармацевтическим заводом, было установлено, что вес таблеток распределен нормально со средним квадратическим отклонением  $\sigma=0,11\,\mathrm{mr}$ .

# Гипотеза о среднем с неизвестной дисперсией

Для случая, когда дисперсия  $\sigma^2$  неизвестна, используем несмещённую оценку:

$$\hat{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2$$

Тестовая статистика (t-статистика Стьюдента):

$$T_{n-1} = \frac{\left(\overline{X} - \mu_0\right) \cdot \sqrt{n}}{\hat{\sigma}_n} \sim T(n-1)$$

где T(n-1) — распределение Стьюдента с n-1 степенями свободы.

#### Правило принятия решения:

$$p = \begin{cases} 1 - F_{T_{n-1}}(t), & \text{для } H_1: \mu > \mu_0 \\ F_{T_{n-1}}(t), & \text{для } H_1: \mu < \mu_0 \\ 2F_{T_{n-1}}(-|t|), & \text{для } H_1: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

где  $F_{T_{n-1}}(t)$  — функция распределения Стьюдента

### Пример задачи

Проектный контролируемый размер изделий, изготовляемых станкомавтоматом,  $a=a_0=35\,\mathrm{mm}$ . Измерения 20 случайно отобранных изделий дали следующие результаты:

Контролируемый размер $x_i$ (мм)	Частота $n_i$
34,8	2
34,9	3
35,0	4
35,1	6
35,3	5

Требуется при уровне значимости проверить нулевую гипотезу  $H_0$ :  $a=a_0=35$  против конкурирующей гипотезы  $H_1$ :  $a\neq 35$ .

# Код программы

Решим с помощью функции две задачи, указанные выше, для второй задачи решим также с помощью встроенного метода  $ttest\ 1samp$ 

```
import numpy as np
from scipy import stats
def mhtest(sample, mu0, alternative='two-sided', std=None):
    Проверка гипотезы о среднем
    Параметры:
    sample - выборка
    mu0 - гипотетическое среднее
    alternative - 'less', 'greater', 'two-sided'
    std - стандартное отклонение (если известно, для Z-теста)
    Возвращает:
    p-value
    11 11 11
    n = len(sample)
    sampleMean = sum(sample) / n
    if std is not None:
        standartError = std / np.sqrt(n)
```

```
stat = (sampleMean - mu0) / standartError
                        if alternative == 'greater':
                                   return 1 - stats.norm.cdf(stat)
                       elif alternative == 'less':
                                   return stats.norm.cdf(stat)
                       elif alternative == 'two-sided':
                                   return 2 * (1 - stats.norm.cdf(abs(stat)))
           else:
                       sample_var = sum((x - sample_Mean)**2 for x in sample) / (n - 1)
                        standartError = np.sqrt(sample_var / n)
                       stat = (sampleMean - mu0) / standartError
                       if alternative == 'greater':
                                   return 1 - stats.t.cdf(stat, n-1)
                        elif alternative == 'less':
                                   return stats.t.cdf(stat, n-1)
                        elif alternative == 'two-sided':
                                   return 2 * (1 - stats.t.cdf(abs(stat), n-1))
if __name__ == "__main__":
           # mu0 = 0.50
           \# sample_mean = 0.53
           # H1 = 'greater'
           \# sigma = 0.11
           # n = 121
           # alpha = 0.01
           # random_state = 9
           # data = stats.norm.rvs(loc=sample_mean, scale=sigma, size=n, random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_state=random_s
           # result = mhtest(sample=data, mu0=mu0, std=sigma, alternative=H1)
           # print(result)
           mu0 = 35
           H1 = 'two-sided'
           alpha = 0.05
           values = [34.8, 34.9, 35.0, 35.1, 35.3]
            counts = [2, 3, 4, 6, 5]
           data = np.repeat(values, counts)
```

```
result = mhtest(sample=data, mu0=mu0, alternative=H1, alpha=alpha)
resultOfScipy = stats.ttest_1samp(data, mu0)
print(result)
print(resultOfScipy)

if (result < alpha):
    print("Нулевая гипотеза отклоняется")
else:
    print("Нулевая гипотеза принимается")
```