

Теория вероятностей и математическая статистика

Задача 1.

Проведите тест гипотезы. Утверждается, что шарики для подшипников, изготовленные автоматическим станком, имеют средний диаметр 17 мм. Используя односторонний критерий с $\alpha=0,05$, проверить эту гипотезу, если в выборке из $n=100$ шариков средний диаметр оказался равным 17.5 мм, а дисперсия известна и равна 4 кв. мм.

Подсказка № 1

Определите нулевую гипотезу H_0 и альтернативную гипотезу H_A . В этом случае нулевая гипотеза H_0 утверждает, что средний диаметр μ равен 17 мм (то есть $\mu=17$). Альтернативная гипотеза H_A утверждает, что средний диаметр отличается от 17 мм (или больше 17 мм, в зависимости от теста).

Подсказка № 2

Z-статистика используется для проверки гипотезы, когда дисперсия известна. Формула для Z-статистики: $Z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$ \bar{x} — среднее значение выборки, μ_0 — среднее значение в нулевой гипотезе, σ — стандартное отклонение (квадратный корень из дисперсии), и n — размер выборки.

Подсказка № 3

Для одностороннего теста с уровнем значимости $\alpha=0.05$, критическое значение Z можно найти в таблице стандартного нормального распределения или использовать функции в Python. Для уровня значимости 0.05 в одностороннем тесте критическое значение Z примерно равно 1.645.

Подсказка № 4

Сравните рассчитанную Z-статистику с критическим значением. Если Z-статистика больше критического значения, это означает, что результат статистически значим и нулевая гипотеза отвергается. В противном случае, недостаточно оснований для её отвергнуть.

Эталонное решение:

```
mu_0 = 17
x_bar = 17.5
```

```

sigma = math.sqrt(4)

n = 100

alpha = 0.05

# Z-статистика
Z = (x_bar - mu_0) / (sigma / math.sqrt(n))

# Критическое значение для одностороннего теста с  $\alpha = 0.05$ 
Z_crit = 1.645 # Для одностороннего теста при  $\alpha = 0.05$ 

print("Задача 1: Проверка гипотезы с использованием Z-критерия")
print(f"Z-статистика: {Z}")
print(f"Критическое значение: {Z_crit}")

# Проверка гипотезы
if Z > Z_crit:
    print("Отвергаем нулевую гипотезу в пользу альтернативной гипотезы.")
else:
    print("Нет оснований отвергать нулевую гипотезу.")

print()

```

Задача 2.

Проведите тест гипотезы. Продавец утверждает, что средний вес пачки печенья составляет 200 г. Из партии извлечена выборка из 10 пачек. Вес каждой пачки составляет: 202, 203, 199, 197, 195, 201, 200, 204, 194, 190. Известно, что их веса распределены нормально. Верно ли утверждение продавца, если учитывать, что доверительная вероятность равна 99%? (Провести двусторонний тест.)

Подсказка № 1

Определите нулевую гипотезу H_0 и альтернативную гипотезу H_A . В этом случае нулевая гипотеза утверждает, что средний вес пачки печенья равен 200 г (то есть $\mu=200$). Альтернативная гипотеза утверждает, что средний вес отличается от 200 г (то есть $\mu \neq 200$).

Подсказка № 2

Рассчитайте среднее значение выборки и выборочное стандартное отклонение. Среднее значение можно найти как сумму всех значений в выборке, деленную на количество значений. Выборочное стандартное отклонение s можно найти как квадратный корень из выборочной дисперсии, где выборочная дисперсия рассчитывается как сумма квадратов отклонений от среднего, деленная на $n-1$, где n — размер выборки.

Подсказка № 3

Рассчитайте t -статистику. Используйте следующую формулу для расчета t -статистики: $t = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s / \sqrt{n}}$, где \bar{x} — среднее значение выборки, μ_0 — среднее значение в нулевой гипотезе (200 г), s — выборочное стандартное отклонение, и n — размер выборки.

Подсказка № 4

Для двустороннего теста с уровнем значимости $\alpha=0.01$ и $n-1$ степенями свободы найдите критическое значение t . В Python можно использовать функцию `scipy.stats.t.ppf` для вычисления критического значения. Для уровня значимости 0.01 и 9 степеней свободы критическое значение t примерно равно 3.2498.

Эталонное решение:

```
weights = [202, 203, 199, 197, 195, 201, 200, 204, 194, 190]

mu_0 = 200

alpha = 0.01

n = len(weights)

mean_weight = sum(weights) / n

s = math.sqrt(sum((x - mean_weight) ** 2 for x in weights) / (n - 1))

# t-статистика

t_stat = (mean_weight - mu_0) / (s / math.sqrt(n))
```

```

# Критическое значение для t-распределения с n-1 степенью свободы
t_crit = 3.249835 # Для двустороннего теста при  $\alpha = 0.01$  и  $df = 9$ 

print("Задача 2: Проверка гипотезы с использованием t-теста")
print(f"t-статистика: {t_stat}")
print(f"Критическое значение: {t_crit}")

# Проверка гипотезы
if abs(t_stat) > t_crit:
    print("Отвергаем нулевую гипотезу в пользу альтернативной гипотезы.")
else:
    print("Нет оснований отвергать нулевую гипотезу.")
print()

```

Задача 3.

Есть ли статистически значимые различия в росте дочерей? Рост матерей 172, 177, 158, 170, 178, 175, 164, 160, 169, 165 Рост взрослых дочерей: 173, 175, 162, 174, 175, 168, 155, 170, 160

Подсказка № 1

Сформулируйте нулевую гипотезу H_0 и альтернативную гипотезу H_A . В данном случае нулевая гипотеза утверждает, что средний рост матерей и дочерей не отличается (то есть $\mu_1 = \mu_2$). Альтернативная гипотеза утверждает, что средний рост отличается (то есть $\mu_1 \neq \mu_2$).

Подсказка № 2

Найдите среднее значение и дисперсию для роста матерей и дочерей. Среднее значение можно найти как сумму всех значений в выборке, деленную на количество значений. Дисперсию можно рассчитать как сумму квадратов отклонений от среднего, деленную на $n-1$, где n — размер выборки.

Подсказка № 3

Используйте формулу для объединённой дисперсии:

$$\text{pooled_variance} = \frac{(n_1 - 1) \cdot \text{var}_1 + (n_2 - 1) \cdot \text{var}_2}{n_1 + n_2 - 2}$$

где n_1 и n_2 — размеры выборок, а var_1 и var_2 — дисперсии в группах.

Подсказка № 4

Используйте формулу для t-статистики для независимых выборок:

$$t = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\sqrt{\text{pooled_variance} \cdot \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}}$$

где \bar{x}_1 и \bar{x}_2 — средние значения в группах, и n_1 и n_2 — размеры выборок.

Подсказка № 5

Для уровня значимости $\alpha = 0.05$ и степени свободы $n_1 + n_2 - 2$ найдите критическое значение t . В Python можно использовать функцию `scipy.stats.t.ppf` для вычисления критического значения. Сравните модуль t-статистики с критическим значением. Если модуль t-статистики больше критического значения, это указывает на статистически значимые различия.

Эталонное решение:

```
mothers_height = [172, 177, 158, 170, 178, 175, 164, 160, 169, 165]
daughters_height = [173, 175, 162, 174, 175, 168, 155, 170, 160]

n1 = len(mothers_height)
n2 = len(daughters_height)

mean_mothers = sum(mothers_height) / n1
mean_daughters = sum(daughters_height) / n2

var_mothers = sum((x - mean_mothers) ** 2 for x in mothers_height) / (n1 - 1)
var_daughters = sum((x - mean_daughters) ** 2 for x in daughters_height) / (n2 - 1)

# t-статистика для независимых выборок
```

```
pooled_variance = ((n1 - 1) * var_mothers + (n2 - 1) *
var_daughters) / (n1 + n2 - 2)

t_stat_ind = (mean_mothers - mean_daughters) /
math.sqrt(pooled_variance * (1 / n1 + 1 / n2))

# Критическое значение для двустороннего теста при  $\alpha = 0.05$  и df =
18

t_crit_ind = 2.100922

print("Задача 3: Статистически значимые различия в росте матерей и
дочерей")

print(f"t-статистика: {t_stat_ind}")

print(f"Критическое значение: {t_crit_ind}")

if abs(t_stat_ind) > t_crit_ind:

    print("Есть статистически значимые различия в росте матерей и
дочерей.")

else:

    print("Нет статистически значимых различий в росте матерей и
дочерей.")

print()
```