

Практическое задание 5

In [1]:

```
1 import numpy as np
2 import pandas as pd
3 import matplotlib.pyplot as plt
4 import warnings
5 import scipy
6 from scipy import stats
7 warnings.filterwarnings('ignore')
```

1. Известно, что генеральная совокупность распределена нормально со средним квадратическим отклонением, равным 16. Найти доверительный интервал для оценки математического ожидания с надежностью 0.95, если выборочная средняя $M = 80$, а объем выборки $n = 256$.

Поскольку мы имеем дело с нормальным распределением с известным среднеквадратичным отклонением, то воспользуемся формулой:

$$\bar{X} \pm Z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Все данные у нас есть, кроме Z-значения. Чтобы долго не искать его в таблице, найдем его используя средства питона.

In [2]:

```
1 z_value = stats.norm.ppf(q = 0.975)
2 z_value
```

Out[2]:

1.959963984540054

In [3]:

```
1 interval = z_value*(16/np.sqrt(256))
2 interval
```

Out[3]:

1.959963984540054

In [4]:

```
1 print("Доверительный интервал: ", (80 - interval, 80 + interval))
```

Доверительный интервал: (78.04003601545995, 81.95996398454005)

2. В результате 10 независимых измерений некоторой величины X , выполненных с одинаковой точностью, получены опытные данные: 6.9. 6.1. 6.2. 6.8. 7.5. 6.3. 6.4. 6.9. 6.7. 6.1. Предполагая, что

результаты измерений подчинены нормальному закону распределения вероятностей, оценить истинное значение величины X при помощи доверительного интервала, покрывающего это значение с доверительной вероятностью 0,95.

Поскольку СКО генеральной совокупности нам не известно, воспользуемся критерием Стьюдента. Формула поиска доверительного интервала немного изменится:

$$\bar{X} \pm t_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}$$

Найдем \bar{X} , S и n из выборки

In [5]:

```
1 selection = pd.DataFrame([6.9, 6.1, 6.2, 6.8, 7.5, 6.3, 6.4, 6.9, 6.7, 6.1])
```

In [6]:

```
1 S = np.sqrt((((selection[0] - selection[0].mean())**2).sum() / (selection[0].count() - 1))
2 S
```

Out[6]:

0.4508017549014448

In [7]:

```
1 n = selection[0].count()
2 n
```

Out[7]:

10

In [8]:

```
1 X = selection[0].mean()
2 X
```

Out[8]:

6.589999999999999

Все данные у нас есть, кроме t-критерия. Чтобы долго не искать его в таблице, найдем его используя средства питона.

In [9]:

```
1 t_value = scipy.stats.t.ppf(0.975, 10-1)
2 t_value
```

Out[9]:

2.2621571627409915

In [10]:

```
1 interval = t_value*(S/np.sqrt(10))
2 interval
```

Out[10]:

0.3224841485842873

In [11]:

```
1 print("Доверительный интервал: ", (X - interval, X + interval))
```

Доверительный интервал: (6.267515851415712, 6.912484148584286)

3. 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.

3.1. Формулировка основной и альтернативной гипотез:

H_0 - Диаметр шариков в выборке = 17 мм

H_1 - Диаметр шариков в выборке > 17 мм

3.2. Выбор статистического критерия, на основе которого будет проводиться проверка

Поскольку нам известно СКО генеральной совокупности, в качестве критерия выбираем Z-критерий

3.3. Выбор уровня значимости α

Для нашей задачи вполне достаточно значение уровня значимости равного 0,05

3.4 Определение границ области данной гипотезы

In [12]:

```
1 Z = stats.norm.ppf(q = 0.95)
2 Z
```

Out[12]:

1.6448536269514722

In [13]:

```
1 Z_n = (17.5-17)/2*10
2 Z_n
```

Out[13]:

2.5

5.1 Подведение итогов и формулировка вывода

$Z_h > Z$, следовательно мы отвергаем нулевую гипотезу. Т.е. в выборке диаметр шариков достоверно, на уровне значимости 95%, больше 17 мм.

4. 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%?

Найдем \bar{X} , S и n из выборки

In [14]:

```
1 selection = pd.DataFrame([202, 203, 199, 197, 195, 201, 200, 204, 194, 190])
```

In [15]:

```
1 S = np.sqrt((((selection[0] - selection[0].mean())**2).sum() / (selection[0].count() - 1)))
2 S
```

Out[15]:

4.453463071962462

In [16]:

```
1 n = selection[0].count()
2 n
```

Out[16]:

10

In [17]:

```
1 X = selection[0].mean()
2 X
```

Out[17]:

198.5

4.1. Формулировка основной и альтернативной гипотез:

H_0 - Вес пачки = 200 г

H_1 - Вес пачки не равен 200 г (больше или меньше)

4.2. Выбор статистического критерия, на основе которого будет проводиться проверка

Поскольку нам не известно СКО генеральной совокупности, в качестве критерия выбираем t-критерий

4.3. Выбор уровня значимости α

Для нашей задачи вполне достаточно значение уровня значимости равного 0,01 (по 0,005 с каждой стороны)

4.4 Определение границ области данной гипотезы

In [18]:

```
1 t_value = scipy.stats.t.ppf(0.995, 10-1)
2 t_value
```

Out[18]:

3.2498355440153697

In [19]:

```
1 t_value_n = (200-X)/S*np.sqrt(n)
2 t_value_n
```

Out[19]:

1.0651074037450896

In [20]:

```
1 t_value_2 = scipy.stats.t.ppf(1 - 0.995, 10-1)
2 t_value_2
```

Out[20]:

-3.2498355440153697

In [21]:

```
1 t_value_n_2 = (X-200)/S*np.sqrt(n)
2 t_value_n_2
```

Out[21]:

-1.0651074037450896

4.5 Подведение итогов и формулировка вывода

$t_value_n < t_value$, а $t_value_n_2 > t_value_2$, следовательно мы подтверждаем нулевую гипотезу. Т.е. средний вес пачки печенья составляет 200 г.

