

## hw\_6

### Взаимосвязь величин. Показатели корреляции. Корреляционный анализ. Проверка на нормальность

#### Многомерный статистический анализ

##### Задача 1

Даны значения величины заработной платы заемщиков банка (zp) и значения их поведенческого кредитного скоринга (ks):

zp = [35, 45, 190, 200, 40, 70, 54, 150, 120, 110],

ks = [401, 574, 874, 919, 459, 739, 653, 902, 746, 832].

Найдите **ковариацию** этих двух величин с помощью элементарных действий, а затем с помощью функции cov из numpy. Полученные значения должны быть равны.

Найдите **коэффициент корреляции Пирсона** с помощью ковариации и среднеквадратичных отклонений двух признаков, а затем с использованием функций из библиотек numpy и pandas.

In [39]:

```
import numpy as np
```

In [44]:

```
zp = [35, 45, 190, 200, 40, 70, 54, 150, 120, 110]  
ks = [401, 574, 874, 919, 459, 739, 653, 902, 746, 832]
```

#### Показатели корреляции

**Ковариация** — мера линейной зависимости случайных величин. Её формула похожа на формулу дисперсии (*variance*).

Формула ковариации случайных величин  $X$  и  $Y$ :

$$\text{cov}(X, Y) = M((X - M(X))(Y - M(Y))).$$

Несмещённую оценку ковариации можно посчитать следующим образом:

$$\sigma_{XY} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X}) \cdot (y_i - \bar{Y})$$

Здесь  $X, Y$  — выборки размера  $n$ .

In [149]:

```
Y = np.array(zp)
X = np.array(ks)
cov = ((X- X.mean()) * (Y- Y.mean())).mean()
cov

print(f'Ковариация заработной платы заемщиков и значения их поведенческого кредитного с
коринга равна {cov}')
```

Ковариация заработной платы заемщиков и значения их поведенческого кредитного скоринга равна 9157.84

In [151]:

```
# То же через numpy
np.cov(X, Y, ddof=0)[0,1]
```

Out[151]:

9157.84

**Коэффициент корреляции Пирсона:**  $r_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \cdot \sigma_Y}$

$$\sigma^2 = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (x_i - \bar{X})^2$$

In [158]:

```
sco_X = ((X - MX)**2).sum() / len(X)
sco_Y = ((Y - MY)**2).sum() / len(Y)
r_XY = cov / ((sco_X)**0.5 * (sco_Y)**0.5)

print(f'Коэффициент корреляции Пирсона: r_XY:{round(r_XY,4)}')
print(f'Проверка через numpy: r_XY(numpy) :{round(np.corrcoef(X,Y)[0,1],4)}')
```

Коэффициент корреляции Пирсона: r\_XY:0.8875  
Проверка через numpy: r\_XY(numpy) :0.8875

## Задача 2

Измерены значения IQ выборки студентов,обучающихся в местных технических вузах:  
131, 125, 115, 122, 131, 115, 107, 99, 125, 111.

Известно, что в генеральной совокупности IQ распределен нормально.

Найдите доверительный интервал для математического ожидания с надежностью 0.95.

In [182]:

```
from scipy import stats
```

In [183]:

```
iq = np.array([131, 125, 115, 122, 131, 115, 107, 99, 125, 111])
```

In [191]:

```
scale = iq.std()
mean = iq.mean()
n = len(iq)
p = 0.95
alpha = round((1 - p),3)
t = stats.t.ppf(1 - alpha/2, df=n-1)
print(f'mean = {mean}')
print(f'scale = {scale}')
print(f'n = {n}')
print(f'alpha = {alpha}')
print(f't = {t}')
```

```
mean = 118.1
scale = 10.004498987955369
n = 10
alpha = 0.05
t = 2.2621571627409915
```

Доверительный интервал:

$$P\left(\bar{X} - t_{1-\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq a \leq \bar{X} + t_{1-\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = p.$$

In [192]:

```
# A доверительный интервал:
(mean - t * scale / np.sqrt(n)), (mean + t * scale / np.sqrt(n))
```

Out[192]:

```
(110.9432125583706, 125.25678744162938)
```

In [193]:

```
print(f'Ширина интервала: = {(mean + t * scale / np.sqrt(n)) - (mean - t * scale / np.s  
qrt(n))}')
```

```
Ширина интервала: = 14.31357488325878
```

### Задача 3

Известно, что рост футболистов в сборной распределен нормально с дисперсией генеральной совокупности, равной 25 кв.см. Объем выборки равен 27, среднее выборочное составляет 174.2. Найдите доверительный интервал для математического ожидания с надежностью 0.95.

---

In [200]:

```
D = 25
n = 27
mean = 174.2
p = 0.95
scale = np.sqrt(D)
alpha = round((1 - p),3)
print(f'mean = {mean}')
print(f'scale = {scale}')
print(f'n = {n}')
print(f'alpha = {alpha}')
# Так как известна дисперсия, то можем воспользоваться нормальным распределением:
t = stats.norm.ppf(1 - alpha/2)
print(f't = {t}')
```

```
mean = 174.2
scale = 5.0
n = 27
alpha = 0.05
t = 1.959963984540054
```

In [201]:

```
# А доверительный интервал будет равен:
(mean - t * scale / np.sqrt(n)), (mean + t * scale / np.sqrt(n))
```

Out[201]:

```
(172.3140237765397, 176.08597622346028)
```