# √ Лаболаторная работа №6

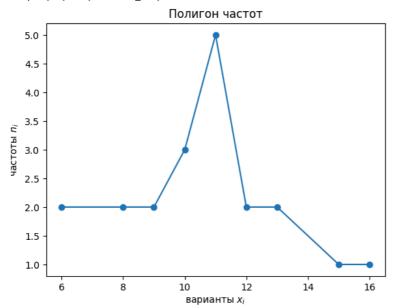
# Вариант 7

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as sts
import math
%matplotlib inline
plt.style.use('fast')
def empiric_cdf(y, n, value):
 return np.sum([i<=value for i in y])/n</pre>
def empiric_cdf_list(x, y, n):
 return [empiric_cdf(y, n, i) for i in x]
def print_stat(values):
 if len(values) == 0:
 if type(values[0]) == str:
   v, counts = np.unique(values, return_counts= True )
   mode_value = v[np.argwhere (counts == np.max (counts))][0][0]
   print(f"Выборочная мода...... {mode_value} - самое популярное значение признака")
 if type(values[0]) in (int, float, np.int64, np.float64):
   print(f"""Выборочная мода...... {sts.mode(values).mode:.02f} - самое популярное значение признака
Выборочное среднее значение...... {np.average(values):.02f} - среднее значение признака
Медиана...... {np.median(values):.02f} - значение признака, меньше которого ровно половина значений
Выборочная дисперсия...... {np.var(values):.02f} квадрат среднеквадратического отклонения признака
Квартили...... {[round(np.quantile(values,i/4), 2) for i in range(3)]} - значение признака, меньше кк
Исправленная дисперсия...... {np.var(values, ddof=1):.02f} - квадрат исправленого среднеквадратического отклонения
Выборочное среднеквадратическое отклонение..: {np.std(values):.02f} - среднее отклонение от среднего значения
Исправленное среднеквадратическое отклонение: {np.std(values, ddof=1):.02f} - исправленое среднее отклонение от среднего значения п
def my_bar(x):
 m = int(math.log2(n))
 n_i, bins_edges = np.histogram(x, bins = m)
 h = bins_edges[1] - bins_edges[0]
 hist d = n i / h
 return bins_edges[:-1], hist_d, h
```

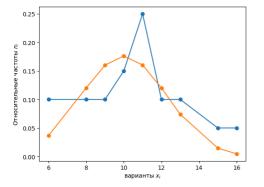
### Задание 1

```
n = 20
x = np.linspace(0, n-1, n)
f = sts.binom(n=n, p=0.5)
random_values = f.rvs(n)
values = np.unique(random_values, return_counts=True)
x_i = values[0]
n_i = values[1]

plt.plot(x_i, n_i, 'o-')
plt.title('Полигон частот')
plt.ylabel('частоты $n_i$')
plt.xlabel('варианты $x_i$')
```



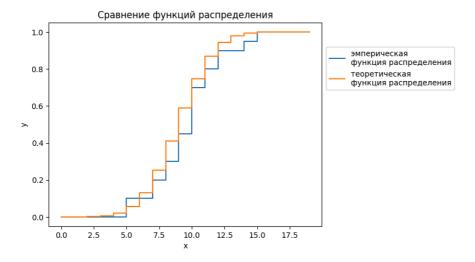
```
plt.plot(x_i, n_i/n,'o-', label="Полигон относительных частот")
plt.plot(x_i, f.pmf(x_i),'o-', label="теоретический многоугольник распределения")
plt.title('')
plt.ylabel('Относительные частоты $n_i$')
plt.xlabel('варианты $x_i$')
plt.legend(loc="upper right", bbox_to_anchor=(2, 0.9))
plt.show()
```



Полигон относительных частот
 теоретический многоугольник распределения

```
plt.step(x, empiric_cdf_list(x, random_values, n),'-', label="эмперическая \пфункция распределения")
plt.step(x, f.cdf(x),'-', label="теоретическая \пфункция распределения")
plt.title("Сравнение функций распределения")

plt.ylabel('y')
plt.xlabel('x')
plt.legend(loc="upper right", bbox_to_anchor=(1.5, 0.9))
plt.show()
```



```
print_stat(random_values)
```

```
Выборочная мода......: 11.00 - самое популярное значение признака
Выборочное среднее значение.....: 10.60 - среднее значение признака
Медиана......: 11.00 - значение признака, меньше которого ровно половина значений
Выборочная дисперсия.....: 6.34 квадрат среднеквадратического отклонения признака
Квартили.....: [6.0, 9.0, 11.0] - значение признака, меньше которого ровно 25%/50%/75% значений
Исправленная дисперсия.....: 6.67 - квадрат исправленого среднеквадратического отклонения признака
Выборочное среднеквадратическое отклонение.: 2.52 - среднее отклонение от среднего значения
Исправленное среднеквадратическое отклонение: 2.58 - исправленое среднее отклонение от среднего значения признака
```

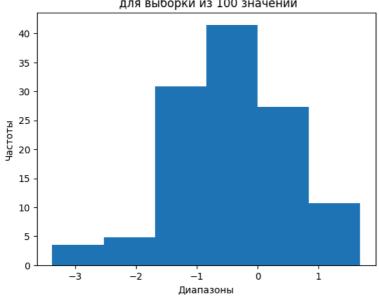
# Задание 2

```
n = 100
x = np.linspace(-4, 4, n)
f = sts.norm()
random_values = f.rvs(n)

y_values = my_bar(random_values)
plt.bar(y_values[0], y_values[1], width=y_values[2])
plt.title(f"Гистограмма частот стандартного нормального распределения \n для выборки из {n} значений")
plt.ylabel('Частоты')
plt.xlabel('Диапазоны')
```

Text(0.5, 0, 'Диапазоны')

# Гистограмма частот стандартного нормального распределения для выборки из 100 значений



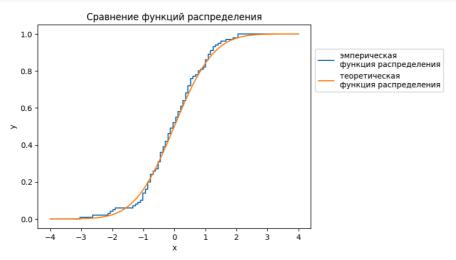
```
m = int(math.log2(n))
plt.hist(random_values, m, density=True, label="Гистограмма относительных частот")
plt.plot(x, f.pdf(x), label="теоретическая плотность распределения")
plt.title(f"Стандартное нормальное распределение \n для выборки из {n} значений")
plt.ylabel('y')
plt.xlabel('x')
plt.legend(loc="upper right", bbox_to_anchor=(1.5, 0.9))
```

#### <matplotlib.legend.Legend at 0x220c293b150>

# Стандартное нормальное распределение для выборки из 100 значений 0.40 0.35 0.30 0.25 0.20 0.15 0.10 0.05

```
plt.step(x, empiric_cdf_list(x, random_values, n),'-', label="эмперическая \пфункция распределения")
plt.plot(x, f.cdf(x),'-', label="теоретическая \пфункция распределения")
plt.title("Сравнение функций распределения")

plt.ylabel('y')
plt.xlabel('x')
plt.legend(loc="upper right", bbox_to_anchor=(1.5, 0.9))
plt.show()
```



#### print\_stat(random\_values)

```
df = pd.read_csv("Lab_06/Вариант 7.3.csv")
df.head()
```

	Age	Education	Geography	EstimatedSalary	Tenure
0	30	Bachelors	Germany	42933.26	3
1	29	Masters	Spain	117173.80	2
2	46	Masters	France	140130.22	7
3	58	Bachelors	Germany	5097.67	1
4	34	PHD	Spain	66695.71	9

#### 1. Age - возраст клиента:

- 1. признак количественный, т.к. значения признака имеют числовое выражения, а также арефметические операции над этими значениями будут осмыслены: разница возраста, суммарный возраст, средний возраст;
- 2. шкала измерения абсолютная, т.к. начало измерения и единица измерения фиксированы (0 лет и 1 год соответственно);
- 3. признак является дискретным, т.к. множество его значений расширенные натуральные числа, а множество натуральных чисел счётно. По определению признак является дискретным, если множество его значений конечно или счётно.

#### 2. Education - уровень образования:

- 1. признак категориальный, т.к. значения признака не имеют числового выражения, а также арифметические операции над этими значениями не будут осмыслены. Признак порядковый, т.к. на множестве уровня образования можно ввести осмысленное отношение порядка: ... < Bachelor < Master < Doctor < ...
- 2. шкала измерения шкала порядка, т.к. на множестве значений можно ввести отношения порядка;
- 3. признак является дискретным, т.к. множество его значений конечно.

#### 3. Geography - страна проживания:

- 1. признак категориальный, т.к. значения признака не имеют числового выражения, а также арифметические операции над этими значениями не будут осмыслены. Признак номинальный, т.к. на множестве страны проживания нельзя ввести осмысленное отношение порядка;
- 2. шкала измерения номинальная, т.к. на множестве значений нельзя ввести отношение порядка;
- 3. признак является дискретным, т.к. множество его значений конечно.
- 4. EstimatedSalary расчетная заработная плата (при условии, что зарплата начисляется в одной валюте):
  - 1. признак количественный, т.к. значения признака имеют числовые выражения, а также арефметические операции над этими значениями будут осмыслены;
  - 2. шкала измерения аюсолютная, т.к. начало измерения и единица измерения фиксированы (0 и 1 денежная единица соответственно);
  - 3. признак является дискретными, т.к. множество его значений рациональные числа (не божет быть зарплаты √2 копеек), а множество рациональных чисел счётно. По определению признак является дискретным, если множество его значений конечно или счётно.

#### 5. Tenure – сколько лет является клиентом банка:

- 1. признак количественный, т.к. значения признака имеют числовое выражения, а также арефметические операции над этими значениями будут осмыслены: разница лет, суммарное количество лет, среднее количество лет;
- 2. шкала измерения абсолютная, т.к. начало измерения и единица измерения фиксированы (0 лет и 1 год соответственно);
- 3. признак является дискретным, т.к. множество его значений расширенные натуральные числа, а множество натуральных чисел счётно. По определению признак является дискретным, если множество его значений конечно или счётно.

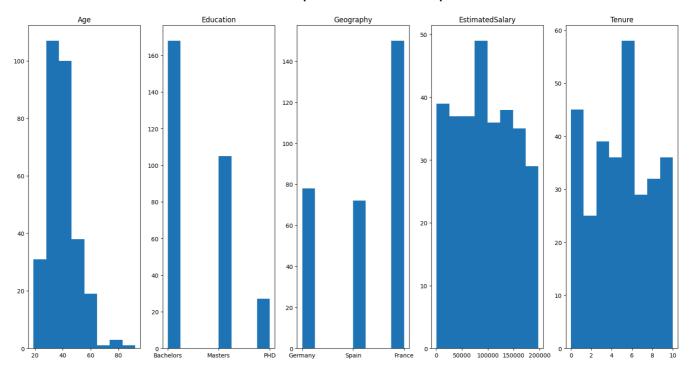
```
fig, ax = plt.subplots(1, len(df.columns))
fig.set_size_inches(20, 10)
fig.suptitle('Частоты признаков выборки ', fontsize=30)
for i, column_name in enumerate(df.columns):

column = df[column_name]
if len(column) == 0:
    continue
if column[0] == str:
    y_values = my_bar(column)
    ax[i].bar(y_values[0], y_values[1], width=y_values[2])
else:
```

for i, column\_name in enumerate(df.columns):
 print(f"{i+1} - {column\_name}:")

#### •

# Частоты признаков выборки



```
print_stat(df[column_name])
print()
1 - Age:
Выборочное среднее значение...... 39.70 - среднее значение признака
Медиана...... 39.00 - значение признака, меньше которого ровно половина значений
Выборочная дисперсия...... 112.59 квадрат среднеквадратического отклонения признака
Квартили...... [19.0, 33.0, 39.0] - значение признака, меньше которого ровно 25%/50%/75% значени
Исправленная дисперсия.....: 112.97 - квадрат исправленого среднеквадратического отклонения признака
Выборочное среднеквадратическое отклонение..: 10.61 - среднее отклонение от среднего значения
Исправленное среднеквадратическое отклонение: 10.63 - исправленое среднее отклонение от среднего значения признака
2 - Education:
Выборочная мода...... Вachelors - самое популярное значение признака
3 - Geography:
Выборочная мода..... France - самое популярное значение признака
4 - EstimatedSalary:
Выборочная мода...... 878.87 - самое популярное значение признака
```

Выборочное среднее значение...... 95682.87 - среднее значение признака Медиана...... 93548.12 - значение признака, меньше которого ровно половина значений Выборочная дисперсия...... 3036645703.41 квадрат среднеквадратического отклонения признака Квартили...... [878.87, 49424.39, 93548.12] - значение признака, меньше которого ровно 25%/50%/7 Исправленная дисперсия...... 3046801709.11 - квадрат исправленого среднеквадратического отклонения признака Выборочное среднеквадратическое отклонение..: 55105.77 - среднее отклонение от среднего значения Исправленное среднеквадратическое отклонение: 55197.84 - исправленое среднее отклонение от среднего значения признака 5 - Tenure: Выборочная мода...... 3.00 - самое популярное значение признака Выборочное среднее значение...... 4.85 - среднее значение признака Медиана...... 5.00 - значение признака, меньше которого ровно половина значений Выборочная дисперсия...... 7.84 квадрат среднеквадратического отклонения признака Квартили...... [0.0, 3.0, 5.0] - значение признака, меньше которого ровно 25%/50%/75% значений п Исправленная дисперсия...... 7.87 - квадрат исправленого среднеквадратического отклонения признака Выборочное среднеквадратическое отклонение..: 2.80 - среднее отклонение от среднего значения Исправленное среднеквадратическое отклонение: 2.81 - исправленое среднее отклонение от среднего значения признака

- 2. Education: для порядковой шкалы моржно вычислить только лишь моду.
- 3. Geography: для номинальной шкалы моржно вычислить только лишь моду.
- 4. EstimatedSalary: для абсолютной шкалы можно вычислить любые оценки.
- 5. Tenure: для абсолютной шкалы можно вычислить любые оценки.

# Задание 4

```
df = pd.read_csv("Lab_06/Вариант 7.4.csv").dropna()
for column name in df.columns:
 lenn = len(column)
 column = df[column_name]
 ss = np.std(column, ddof=1)
 m = column.mean()
 print(f"""Признак: {column_name}
Объём выборки: {lenn}
Выборочное среднее m: {m:.02f}
Исправленное среднеквадратическое отклонение \sigma: {ss:.02f}
 if column_name == 'X':
   s = 0.5
   v = s/lenn**0.5
   inter_m = sts.norm(m, v).interval(g)
   f = sts.norm().ppf((g+1)/2)
   my_inter_m = [m-v*f, m+v*f]
 if column_name == 'Y':
   v = ss/lenn**0.5
   inter_m = sts.t(lenn-1, m, v).interval(g)
   f = sts.t(lenn-1).ppf((g+1)/2)
   my_inter_m = [m-v*f, m+v*f]
 xi_1 = sts.chi2(lenn-1).ppf((1-g)/2)
 xi_2 = sts.chi2(lenn-1).ppf((1+g)/2)
 my_inter_s = [ss*((lenn-1)**0.5)/xi_2**0.5, ss*((lenn-1)**0.5)/xi_1**0.5]
 print(f"""Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный функцией): [{inter_m[0]:.02f}; {inter_m[1]:.02f}]
HepaBeHocto выполняется: {inter_m[0]:.02f} < {m:.02f} < {inter_m[1]:.02f}
Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный по формуле): [{my_inter_m[0]:.02f}; {my_inter_m[1]:.02f}]
HepaBeHocto выполняется: \{my\_inter\_m[0]:.02f\} < \{m:.02f\} < \{my\_inter\_m[1]:.02f\}
Доверительный интервал для параметра \sigma (рассчитанный по формуле): [{my_inter_s[0]:.02f}; {my_inter_s[1]:.02f}]
HepaBeHocto выполняется: \{my\_inter\_s[0]:.02f\} < \{ss:.02f\} < \{my\_inter\_s[1]:.02f\}
```

```
Признак: Х
Объём выборки: 300
Выборочное среднее m: 1.97
Исправленное среднеквадратическое отклонение σ: 0.48
Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный функцией): [1.92; 2.03]
Неравеносто выполняется: 1.92 < 1.97 < 2.03
Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный по формуле): [1.92; 2.03]
Неравеносто выполняется: 1.92 < 1.97 < 2.03
Доверительный интервал для параметра \sigma (рассчитанный по формуле): [0.44; 0.52]
Неравеносто выполняется: 0.44 < 0.48 < 0.52
Признак: Ү
Объём выборки: 90
Выборочное среднее м: 16.72
Исправленное среднеквадратическое отклонение σ: 6.23
Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный функцией): [15.41; 18.02]
Неравеносто выполняется: 15.41 < 16.72 < 18.02
Доверительный интервал для параметра m (рассчитанный по формуле): [15.41; 18.02]
Неравеносто выполняется: 15.41 < 16.72 < 18.02
```

Доверительный интервал для параметра  $\sigma$  (рассчитанный по формуле): [5.43; 7.30] Неравеносто выполняется: 5.43 < 6.23 < 7.30

```
X = df["X"]
print("Признак X:\n")
for i in [0.99, 0.9, 0.8, 0.7]:
    s = 0.5
    v = s/lenn**0.5
    inter_m = sts.norm(m, v).interval(i)
    print(f"""Доверительный интервал для параметра m с значением надёжности {i}: [{inter_m[0]:.02f}; {inter_m[1]:.02f}]
Длинна интервала: {(inter_m[1] - inter_m[0]):.02f}
""")
```

#### Признак Х:

Доверительный интервал для параметра m с значением надёжности 0.99: [16.58; 16.85] Длинна интервала: 0.27

Доверительный интервал для параметра m с значением надёжности 0.9: [16.63; 16.80] Длинна интервала: 0.17