# Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»



# Рубежный контроль №1 «Методы обработки данных»

по дисциплине «Методы машинного обучения»

	ИСПОЛНИТЕЛЬ:	
	]	Крюков Г.М. Группа ИУ5-21М
"_	"	2022 г.
		<b>ПРОВЕРИЛ:</b> Гапанюк Ю.Е.
"_	"	2022 г.

# Вариант работы:

Крюков Геннадий ИУ5-21М

Номер по списку группы – 6

### Вариант задачи №1 - 6

Для набора данных проведите устранение пропусков для одного (произвольного) числового признака с использованием метода заполнения средним значением.

# Вариант задачи №2 - 26

Для набора данных для одного (произвольного) числового признака проведите обнаружение и замену (найденными верхними и нижними границами) выбросов на основе правила трех сигм.

# Дополнительное задание

Для пары произвольных колонок данных построить график "Диаграмма рассеяния".

# Набор данных:

This dataset is used to predict whether a patient is likely to get stroke based on the input parameters like gender, age, various diseases, and smoking status. Each row in the data provides relevant information about the patient.

#### Поля:

id: unique identifier

gender: "Male", "Female" or "Other"

age: age of the patient

hypertension: 0 if the patient doesn't have hypertension, 1 if the patient has

hypertension

heart\_disease: 0 if the patient doesn't have any heart diseases, 1 if the patient

has a heart

disease

ever\_married: "No" or "Yes"

work\_type: "children", "Govt\_jov", "Never\_worked", "Private" or "Self-employed"

Residence\_type: "Rural" or "Urban"

avg glucose level: average glucose level in blood

bmi: body mass index

smoking\_status: "formerly smoked", "never smoked", "smokes" or "Unknown"\*

stroke: 1 if the patient had a stroke or 0 if not

"Unknown" in smoking\_status means that the information is unavailable for this patient

# Текст программы:

```
[ ] import numpy as np
    import pandas as pd
    import matplotlib.pyplot as plt
    import seaborn as sns
    import scipy.stats as stats
[ ] data = pd.read_csv('/Users/user/Downloads/stroke.csv')
[ ] data.head()
           id gender age hypertension heart disease ever married
                                                                      work_type Residence_type avg_glucose_level bmi smoking_status stroke
     0 9046
                Male NaN
                                                               Yes
                                                                                          Urban
                                                                                                           228.69 36.6
                                                                                                                        formerly smoked
     1 51676 Female 61.0
                                                                    Self-employed
                                                                                                           202.21 NaN
                                                                                                                          never smoked
     2 31112
                                      0
                                                                                          Rural
                                                                                                           105.92 32.5
              Male 80.0
                                                               Yes
                                                                          Private
                                                                                                                          never smoked
                                                                                                           171.23 34.4
     3 60182 Female 49.0
                                      0
                                                    0
                                                                          Private
                                                                                          Urban
                                                                                                                               smokes
     4 1665 Female NaN
                                                               Yes Self-employed
                                                                                                           174.12 24.0
[ ] data = data.drop('id', 1)
     data.head()
         gender age hypertension heart_disease ever_married
                                                                   work_type Residence_type avg_glucose_level bmi smoking_status stroke
          Male NaN
                                 0
                                                                      Private
                                                                                       Urban
                                                                                                         228.69 36.6
                                                                                                                       formerly smoked
                                                            Yes
      1 Female 61.0
                                                                                        Rural
                                                                                                          202.21 NaN
                                                            Yes
                                                                 Self-employed
                                                                                                                         never smoked
          Male 80.0
                                                            Yes
                                                                      Private
                                                                                        Rural
                                                                                                          105.92 32.5
                                                                                                                         never smoked
      3 Female 49.0
                                 0
                                                0
                                                                                       Urban
                                                                                                          171.23 34.4
      4 Female NaN
                                                            Yes Self-employed
                                                                                        Rural
                                                                                                          174.12 24.0
                                                                                                                         never smoked
```

#### Задача 1 (6)

Для набора данных проведите устранение пропусков для одного (произвольного) числового признака с использованием метода заполнения средним значением.

```
[ ] data_features = list(zip(
       # признаки
       [i for i in data.columns],
       zip(
           # типы колонок
            [str(i) for i in data.dtypes],
            # проверим есть ли пропущенные значения
            [i for i in data.isnull().sum()]
      )))
       # Признаки с типом данных и количеством пропусков
      data_features
      [('gender', ('object', 0)),
('age', ('float64', 16)),
        ('hypertension', ('int64', 0)), ('heart_disease', ('int64', 0)),
        ('ever_married', ('object', 0)), ('work_type', ('object', 0)),
        ('Residence_type', ('object', 0)),
('avg_glucose_level', ('float64', 0)),
        ('bmi', ('float64', 201)),
('smoking_status', ('object', 0)),
('stroke', ('int64', 0))]
```

```
[ ] # Доля (процент) пропусков
    [(c, data[c].isnull().mean()) for c in data.columns]
    [('gender', 0.0),
     ('age', 0.0031311154598825833),
     ('hypertension', 0.0),
('heart_disease', 0.0),
     ('ever_married', 0.0),
     ('work_type', 0.0),
     ('Residence_type', 0.0),
     ('avg_glucose_level', 0.0),
     ('bmi', 0.03933463796477495),
     ('smoking_status', 0.0),
     ('stroke', 0.0)]
Видно, что пропуски имеются в полях age и bmi
                                                                                                           + Код
[] # Заполним пропуски bmi средними значениями
    def impute_na(df, variable, value):
        df[variable].fillna(value, inplace=True)
    impute_na(data, 'bmi', data['bmi'].mean())
[ ] # Удалим данные, где возраст незаполнен, так как таких данных мало, и удаление не повлияет на качество модели
    data.dropna(subset=['age'], inplace=True)
[ ] # Убедимся что нет пустых значений
     data.isnull().sum()
     gender
     age
                         0
0
0
     hypertension
     heart_disease
     ever_married
     work_type
     Residence_type
     avg_glucose_level 0
     bmi
     smoking_status
     stroke
     dtype: int64
```

Итого: Провели устранение пропусков в полях Age - возраст и bmi - индекс массы тела

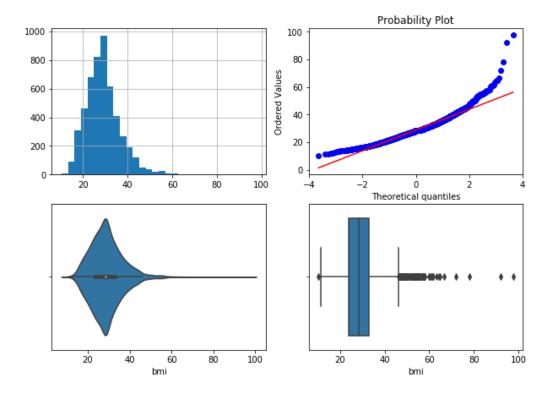
#### ▼ Задача 2 (26)

Для набора данных для одного (произвольного) числового признака проведите обнаружение и замену (найденными верхними и нижними границами) выбросов на основе правила трех сигм.

```
[ ] def diagnostic_plots(df, variable, title):
        fig, ax = plt.subplots(figsize=(10,7))
        # гистограмма
        plt.subplot(2, 2, 1)
        df[variable].hist(bins=30)
        ## Q-Q plot
        plt.subplot(2, 2, 2)
        stats.probplot(df[variable], dist="norm", plot=plt)
        # ящик с усами
        plt.subplot(2, 2, 3)
        sns.violinplot(x=df[variable])
        # ящик с усами
        plt.subplot(2, 2, 4)
        sns.boxplot(x=df[variable])
        fig.suptitle(title)
        plt.show()
```

```
[ ] diagnostic_plots(data, 'bmi', 'bmi')
```

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/scipy/stats/stats.py:1706: FutureWarning: Using a n return np.add.reduce(sorted[indexer] \* weights, axis=axis) / sumval bmi



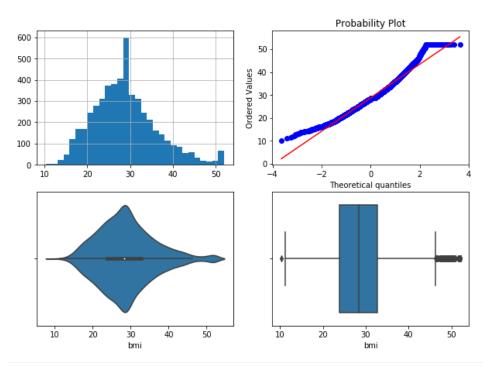
На графике "Ящик с усами" видно, что много выбросов с левой стороны, утсраним их заменой

```
[ ] lower_boundary = data['bmi'].mean() - (3 * data['bmi'].std())
    upper_boundary = data['bmi'].mean() + (3 * data['bmi'].std())
    print('Нижняя граница',lower_boundary)
    print('Верхняя граница', upper_boundary)
```

Нижняя граница 5.793361987638505 Верхняя граница 51.97972296813664

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/scipy/stats/stats.py:1706: FutureWarning: Using a non-tuple return np.add.reduce(sorted[indexer] \* weights, axis=axis) / sumval

#### Поле-bmi



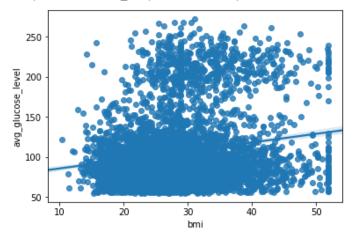
Видно, что количество выбросов уменьшилось, но некоторое количество всё же осталось.

# Дополнительное задание

Для пары произвольных колонок данных построить график "Диаграмма рассеяния".

```
[ ] sns.regplot(x=data['bmi'], y=data['avg_glucose_level'])
```

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/scipy/stats/stats.py:1706: FutureWarning: Using
 return np.add.reduce(sorted[indexer] \* weights, axis=axis) / sumval
<matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x1a1e9fcef0>



Построили график рассеяния, показывающий зависимость между двумя признаками: bmi - индекс массы тела и avg\_glucose\_level - уровнем глюкозы в крови

# Вывод:

При выполнении рубежного контроля были воспроизведены следующие задачи:

- 1. Для набора данных проведено устранение пропусков для числового признака с использованием метода заполнения средним значением.
- 2. Для набора данных для числового признака проведено обнаружение и замена (найденными верхними и нижними границами) выбросов на основе правила трех сигм.
- 3. Для пары произвольных колонок данных построен график "Диаграмма рассеяния".