

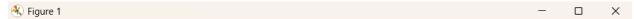
Отчёт по лабораторной работе №2

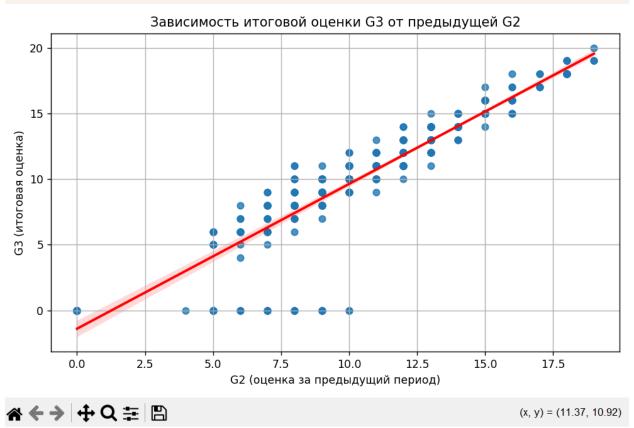
Выполнил: Студент 3 курса Группы АС-65 Романюк Д. А. Проверил: Крощенко А. А. Цель: Изучить применение линейной и логистической регрессии для решения практических задач. Научиться обучать модели, оценивать их качество с помощью соответствующих метрик и интерпретировать результаты.

Вариант 5

• Регрессия (Предсказание итоговой оценки студента) 1. Student Performance 2. Предсказать итоговую оценку (G3) 3. Задания: загрузите данные, выбрав в класса качестве признаков studytime, failures, G1, G2; обучите модель линейной регрессии; рассчитайте МАЕ и R²; визуализируйте зависимость G3 от G2 (оценка предыдущий период) с линией регрессии.

```
import pandas as pd
  import numpy as np
  import matplotlib.pyplot as plt
  import seaborn as sns
  from sklearn.linear model import LinearRegression
  from sklearn.model selection import train test split
  from sklearn.metrics import mean absolute error, r2 score
  data = pd.read csv("C:\\OMO\\21ab\\student-mat.csv", sep=';')
  features = ['studytime', 'failures', 'G1', 'G2']
  target = 'G3'
  X = data[features]
  y = data[target]
  X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
random state=42)
 model = LinearRegression()
 model.fit(X train, y train)
  y pred = model.predict(X test)
 mae = mean absolute error(y test, y pred)
  r2 = r2 score(y test, y pred)
 print("Mean Absolute Error (MAE):", round(mae, 3))
 print("R2 Score:", round(r2, 3))
 plt.figure(figsize=(8, 5))
  sns.regplot(x=data['G2'], y=data['G3'], line kws={"color": "red"})
 plt.title('Зависимость итоговой оценки G3 от предыдущей G2')
 plt.xlabel('G2 (оценка за предыдущий период)')
 plt.ylabel('G3 (итоговая оценка)')
 plt.grid(True)
 plt.tight layout()
 plt.show()
```



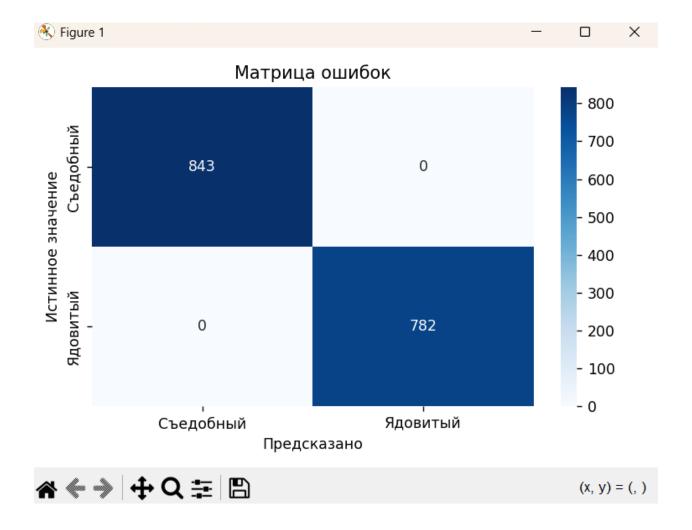


• Классификация (Определение съедобности грибов) 1. Mushroom Classification за 2. Определить, является ли гриб ядовитым (class = 'p') или съедобным ('e') 3. Задания: загрузите данные. Все признаки являются категориальными, примените к ним One-Hot Encoding; обучите модель логистической регрессии; рассчитайте Accuracy, Precision и Recall; постройте матрицу ошибок.

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score,
confusion_matrix

url = "https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-
databases/mushroom/agaricus-lepiota.data"
columns = [
    'class','cap-shape','cap-surface','cap-color','bruises','odor','gill-
attachment',
    'gill-spacing','gill-size','gill-color','stalk-shape','stalk-root',
```

```
'stalk-surface-above-ring', 'stalk-surface-below-ring', 'stalk-color-
above-ring',
      'stalk-color-below-ring','veil-type','veil-color','ring-number','ring-
type',
      'spore-print-color', 'population', 'habitat'
  data = pd.read csv(url, header=None, names=columns)
 X = data.drop('class', axis=1)
  y = data['class'].map({'e': 0, 'p': 1})
  encoder = OneHotEncoder(sparse output=False)
  X encoded = encoder.fit transform(X)
  X train, X test, y train, y test = train test split(X encoded, y,
test size=0.2, random state=42)
 model = LogisticRegression(max iter=200)
 model.fit(X train, y train)
  y pred = model.predict(X test)
  acc = accuracy_score(y_test, y_pred)
 prec = precision score(y test, y pred)
  rec = recall_score(y_test, y_pred)
 print("Accuracy:", round(acc, 3))
 print("Precision:", round(prec, 3))
 print("Recall:", round(rec, 3))
  cm = confusion matrix(y test, y pred)
 plt.figure(figsize=(6, 4))
  sns.heatmap(cm, annot=True, fmt='d', cmap='Blues',
              xticklabels=['Съедобный', 'Ядовитый'],
              yticklabels=['Съедобный', 'Ядовитый'])
 plt.xlabel('Предсказано')
  plt.ylabel('Истинное значение')
 plt.title('Матрица ошибок')
 plt.tight layout()
  plt.show()
```



Вывод: Изучил применение линейной и логистической регрессии для решения практических задач. Научился обучать модели, оценивать их качество с помощью соответствующих метрик и интерпретировать результаты.