Министерство образования Республики Беларусь Учреждение образования «Брестский Государственный технический университет» Кафедра ИИТ

Лабораторная работа №2
По дисциплине «Основы машинного обучения»
Тема: «Линейные модели
для задач регрессии и классификации»

Выполнила: Студентка 3 курса Группы АС-65 Сунцова М. Д. 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 8

Регрессия (Прогнозирование качества вина)

- 1. Wine Quality
- 2. Предсказать оценку качества вина (quality) как непрерывную величину
- 3. Задания:
 - загрузите данные

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.linear_model import LinearRegression, LogisticRegression
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score, accuracy_score,
precision_score, recall_score, confusion_matrix

df = pd.read_csv('winequality-white.csv', sep=';')
print(df.head())
```

```
fixed acidity volatile acidity citric acid residual sugar chlorides free sulfur dioxide total sulfur dioxide density pH sulptures alcohol quality 0 7.0 0.27 0.36 30.7 0.005 45.0 170.0 1.0010 3.00 0.45 0.8 6 1 0.5 0.30 0.30 0.30 0.30 0.45 0.8 6 1 0.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 170.0 17
```

- обучите модель линейной регрессии на всех доступных признаках;
- рассчитайте MSE и R²;

```
X_reg = df.drop('quality', axis=1)
y_reg = df['quality']

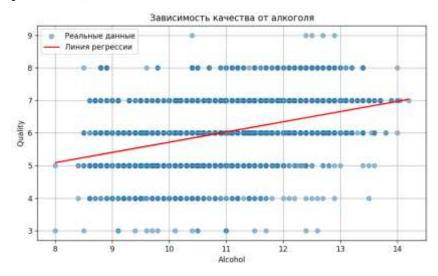
X_train_reg, X_test_reg, y_train_reg, y_test_reg = train_test_split(X_reg,
y_reg, test_size=0.2, random_state=42)
reg_model = LinearRegression()
reg_model.fit(X_train_reg, y_train_reg)
y_pred_reg = reg_model.predict(X_test_reg)
print("MSE:", mean_squared_error(y_test_reg, y_pred_reg))
print("R<sup>2</sup>:", r2 score(y test_reg, y_pred_reg))
```

MSE: 0.5690247717229248 R²: 0.2652750042179164

• визуализируйте зависимость quality от alcohol с линией регрессии

```
plt.figure(figsize=(8, 5))
X_alcohol = df[['alcohol']]
reg_alcohol = LinearRegression()
reg_alcohol.fit(X_alcohol, y_reg)
y_pred_alcohol = reg_alcohol.predict(X_alcohol)
```

```
plt.scatter(df['alcohol'], df['quality'], alpha=0.5, label='Реальные данные')
plt.plot(df['alcohol'], y_pred_alcohol, color='red', label='Линия регрессии')
plt.xlabel('Alcohol')
plt.ylabel('Quality')
plt.title('Зависимость качества от алкоголя')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.tight_layout()
plt.show()
```



Классификация (Определение "хорошего" вина)

- 1. Wine Quality
- 2. Классифицировать вино как "хорошее" (quality \geq 7) или "плохое" (quality \leq 7)
- з. Задания:
 - создайте новый бинарный целевой столбец на основе столбца quality;
 - обучите модель логистической регрессии;

```
df['quality_binary'] = df['quality'].apply(lambda x: 1 if x >= 7 else 0)
print(df[['quality', 'quality_binary']].head())

X_clf = df.drop(['quality', 'quality_binary'], axis=1)
y_clf = df['quality_binary']

X_train_clf, X_test_clf, y_train_clf, y_test_clf = train_test_split(X_clf, y_clf, test_size=0.2, random_state=42)
clf_model = LogisticRegression(max_iter=1000)
clf_model.fit(X_train_clf, y_train_clf)
y pred clf = clf model.predict(X test clf)
```

```
quality
              quality binary
0
                              0
          6
1
           6
                              0
2
          6
                              0
3
          6
                              0
           6
                              0
```

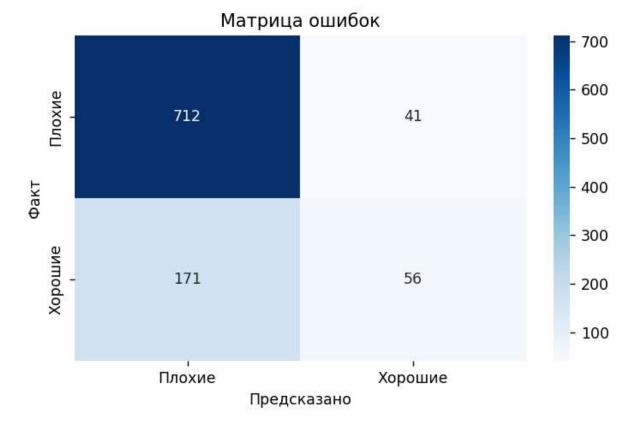
• оцените модель с помощью Accuracy, Precision, Recall для класса "хорошее";

```
print("Accuracy:", accuracy_score(y_test_clf, y_pred_clf))
print("Precision (класс хорошие):", precision_score(y_test_clf, y_pred_clf))
print("Recall (класс хорошие):", recall score(y test clf, y pred clf))
```

```
Accuracy: 0.7836734693877551
Precision (класс хорошие): 0.5773195876288659
Recall (класс хорошие): 0.2466960<u>3</u>524229075
```

• постройте матрицу ошибок.

```
conf_matrix = confusion_matrix(y_test_clf, y_pred_clf)
plt.figure(figsize=(6, 4))
sns.heatmap(conf_matrix, annot=True, fmt='d', cmap='Blues', xtick-labels=['Плохие', 'Хорошие'], yticklabels=['Плохие', 'Хорошие'])
plt.xlabel('Предсказано')
plt.ylabel('Факт')
plt.title('Матрица ошибок')
plt.tight_layout()
plt.show()
```



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