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

Лабораторная работа №2 По дисциплине: «ОМО» Тема:" Линейные модели для задач регрессии и классификации"

Выполнил: Студент 3-го курса Группы АС-66 Пекун М.С. 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. Датасет: Wine Quality
- 2. Цель: предсказать оценку качества вина (quality) как непрерывную величину.
- 3. Задания:
 - о загрузить данные;
 - о обучить модель линейной регрессии на всех доступных признаках;
 - о рассчитать MSE и R²;
 - о визуализировать зависимость quality от alcohol с линией регрессии.

Классификация (Определение "хорошего" вина)

- 1. Датасет: Wine Quality
- 2. Цель: классифицировать вино как
 - \circ "хорошее" если quality ≥ 7 ,
 - ∘ "плохое" если quality < 7.
- 3. Задания:
 - о создать новый бинарный целевой столбец на основе столбца quality;
 - о обучить модель логистической регрессии;
 - о рассчитать Accuracy, Precision и Recall для класса "хорошее";
 - о построить матрицу ошибок.

Кол:

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

```
# --- 1. PEГРЕССИЯ: прогноз качества вина ---
# Используем датасет Wine Quality (красное вино)
url = "https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-
databases/wine-quality/winequality-red.csv"
data = pd.read_csv(url, sep=';')
print("Первые строки данных:")
print(data.head())
```

Разделение признаков и целевой переменной

```
X = data.drop(columns=['quality'])
y = data['quality']
# Разделение на обучающую и тестовую выборки
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
test_size=0.2, random_state=42)
# Обучение модели линейной регрессии
lin_reg = LinearRegression()
lin_req.fit(X_train, y_train)
# Предсказание
y_pred = lin_reg.predict(X_test)
# Метрики
mse = mean_squared_error(y_test, y_pred)
r2 = r2_score(y_test, y_pred)
print("\n=== PEFPECCUS ===")
print(f"MSE: {mse:.4f}")
print(f"R2: {r2:.4f}")
# Визуализация зависимости quality от alcohol
plt.figure(figsize=(6, 4))
plt.scatter(data['alcohol'], data['quality'], alpha=0.5,
label='данные')
# Линия регрессии только по признаку alcohol
x_line = np.linspace(data['alcohol'].min(),
data['alcohol'].max(), 100)
y_line = lin_reg.intercept_ +
lin_req.coef_[X.columns.get_loc('alcohol')] * x_line
plt.plot(x_line, y_line, color='red', label='линия регрессии')
plt.xlabel('Alcohol')
plt.ylabel('Quality')
plt.legend()
plt.title('Зависимость качества вина от содержания алкоголя')
plt.show()
# --- 2. КЛАССИФИКАЦИЯ: определение "хорошего" вина ---
data['good'] = (data['quality'] >= 7).astype(int)
X = data.drop(columns=['quality', 'qood'])
```

```
y = data['good']
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
test_size=0.2, random_state=42)
log_reg = LogisticRegression(max_iter=1000, solver='liblinear')
log_reg.fit(X_train, y_train)
y_pred = log_reg.predict(X_test)
# Метрики
acc = accuracy_score(y_test, y_pred)
prec = precision_score(y_test, y_pred)
rec = recall_score(y_test, y_pred)
print("\n=== КЛАССИФИКАЦИЯ ===")
print(f"Accuracy: {acc:.4f}")
print(f"Precision: {prec:.4f}")
print(f"Recall: {rec:.4f}")
# Матрица ошибок
cm = confusion_matrix(y_test, y_pred)
disp = ConfusionMatrixDisplay(confusion_matrix=cm,
display_labels=['Плохое', 'Хорошее'])
disp.plot(cmap='Blues')
plt.title('Матрица ошибок: классификация качества вина')
plt.show()
```

График регрессия:



График классификация:



Результаты:

```
Первые строки данных:
  fixed acidity volatile acidity citric acid ... sulphates alcohol quality
          7.4
                          0.70
                                     0.00 ... 0.56
                                                             9.4
          7.8
                         0.88
                                     0.00 ...
                                                    0.68
                                                             9.8
                                     0.04 ...
          7.8
                                                             9.8
                                                    0.65
                                     0.56 ...
0.00 ...
                                                   0.58 9.8
0.56 9.4
          11.2
                          0.28
                         0.70
[5 rows x 12 columns]
=== РЕГРЕССИЯ ===
MSE: 0.3900
R<sup>2</sup>: 0.4032
=== КЛАССИФИКАЦИЯ ===
Accuracy: 0.8656
Precision: 0.6250
Recall: 0.2128
Process finished with exit code 0
```

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