Московский государственный технический университет им. Н. Э. Баумана

Курс «Технологии машинного обучения»
Отчёт по лабораторной работе №4

Выполнил:	Проверил:
Здобняков Ф. А.	Гапанюк Ю.Е.
группа ИУ5-64Б	
Дата: 07.04.25	Дата:
Подпись:	Подпись:

Цель лабораторной работы: изучение линейных моделей, SVM и деревьев решений.

Задание:

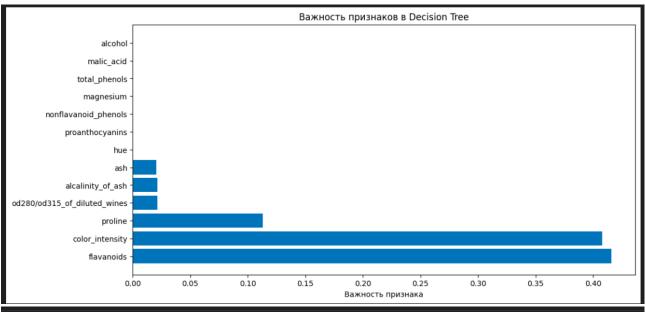
- 1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
- 2. В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков.
- 3. С использованием метода train_test_split разделите выборку на обучающую и тестовую.
- 4. Обучите следующие модели:
 - а. одну из линейных моделей (линейную или полиномиальную регрессию при решении задачи регрессии, логистическую регрессию при решении задачи классификации);
 - b. SVM;
 - с. дерево решений.
- 5. Оцените качество моделей с помощью двух подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.
- 6. Постройте график, показывающий важность признаков в дереве решений.
- 7. Визуализируйте дерево решений или выведите правила дерева решений в текстовом виде.

Ход выполнения:

```
from sklearn.datasets import load_wine
   import pandas as pd
   wine = load_wine()
   X = pd.DataFrame(wine.data, columns=wine.feature_names)
   y = wine.target
   # Информация о данных
   print("Размерность данных:", X.shape)
   print("Классы:", wine.target_names)
   print("Количество образцов в каждом классе:\n", pd.Series(y).value_counts())
Размерность данных: (178, 13)
Классы: ['class_0' 'class_1' 'class_2']
Количество образцов в каждом классе:
1 71
0 59
  48
Name: count, dtype: int64
   from sklearn.preprocessing import StandardScaler
   # Проверка на пропуски
   print("Количество пропусков в данных:\n", X.isnull().sum())
   scaler = StandardScaler()
   X_scaled = scaler.fit_transform(X)
```

```
Количество пропусков в данных:
alcohol
                                0
malic_acid
                                0
ash
                                0
alcalinity_of_ash
                                0
magnesium
                                0
total_phenols
                                0
flavanoids
                                0
nonflavanoid_phenols
                                0
proanthocyanins
                                0
color_intensity
                                0
                                0
od280/od315_of_diluted_wines
                               0
proline
                                0
dtype: int64
   from sklearn.model_selection import train_test_split
   X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(
       X_scaled, y, test_size=0.2, random_state=42, stratify=y
   print(f"Обучающая выборка: {X_train.shape[0]} образцов")
   print(f"Tестовая выборка: {X_test.shape[0]} образцов")
Обучающая выборка: 142 образцов
Тестовая выборка: 36 образцов
```

```
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
   from sklearn.svm import SVC
   from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
   # Инициализация моделей
   models = {
       "Logistic Regression": LogisticRegression(max_iter=1000),
       "SVM": SVC(kernel='rbf', probability=True, random_state=42),
       "Decision Tree": DecisionTreeClassifier(max_depth=3, random_state=42)
   # Обучение моделей
   for name, model in models.items():
       model.fit(X_train, y_train)
   from sklearn.metrics import accuracy_score, f1_score
   # Оценка моделей
   results = {}
   for name, model in models.items():
       y_pred = model.predict(X_test)
       accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
       f1 = f1_score(y_test, y_pred, average='macro')
       results[name] = {"Accuracy": accuracy, "F1-score": f1}
       print(f"{name}: Accuracy = {accuracy:.4f}, F1-score = {f1:.4f}")
Logistic Regression: Accuracy = 0.9722, F1-score = 0.9710
SVM: Accuracy = 0.9722, F1-score = 0.9710
Decision Tree: Accuracy = 0.9444, F1-score = 0.9457
 import matplotlib.pyplot as plt
 # Получение важности признаков
 tree_model = models["Decision Tree"]
 importances = tree_model.feature_importances_
 feature_names = wine.feature_names
 indices = importances.argsort()[::-1]
 # Визуализация
 plt.figure(figsize=(12, 6))
 plt.barh(range(len(indices)), importances[indices], align='center')
 plt.yticks(range(len(indices)), [feature_names[i] for i in indices])
 plt.xlabel("Важность признака")
 plt.title("Важность признаков в Decision Tree")
 plt.show()
```



```
from sklearn.tree import plot_tree

plt.figure(figsize=(20, 12))
plot_tree(
    tree_model,
    feature_names=wine.feature_names,
    class_names=wine.target_names,
    filled=True,
    rounded=True,
    proportion=True
)
plt.title("Визуализация Decision Tree")
plt.show()
```

