МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МО ЭВМ

ОТЧЕТ

по лабораторной работе №3 по дисциплине «Информационные технологии»

Тема: «Введение в анализ данных»

Студентка гр. 2384	 Валеева А.А
Преподаватель	Иванов Д.В.

Санкт-Петербург 2023

Цель работы

Научиться использовать библиотеку *sklearn*, создать программу, которая будет загружать информацию, на основе ее обучать модель и анализировать полученные данные.

Задание

Вариант №1

Вы работаете в магазине элитных вин и собираетесь провести анализ существующего ассортимента, проверив возможности инструмента классификации данных для выделения различных классов вин.

Для этого необходимо использовать библиотеку sklearn и встроенный в него набор данных о вине.

1) В функции loadData() загрузить набор данных о вине из библиотеки sklearn в переменную wine. Разбейте данные для обучения и тестирования в соотношении 80% к 20% соответственно, следующим образом: из данного набора запишите 80% данных из data, взяв при этом только 2 столбца в переменную X_train и 80% данных поля target в y_train. В переменную X_test положите оставшиеся 20% данных из data, взяв при этом только 2 столбца, а в y_test — оставшиеся 20% данных поля target. В качестве результата работы функции верните X_train, y_train, X_test, y_test. В качестве состояния рандомизатора необходимо указать 42.

Пояснение: X_train, X_test - двумерный массив, y_train, y_test. — одномерный массив.

2) Обучение модели. Выполнение классификации:

В функции классификации однородных весов uniform() создайте экземпляр классификатора соседей KNeighborsClassifier и загрузите в него данные X_train, y_train из пункта выше с n_neighbors = 15 и weights = uniform.

В качестве результата верните экземпляр классификатора соседей.

- 3) Выполнение анализа данных. Реализуйте функцию predict(). Выполните предсказание данных, используя данные X_{test} (те 20% данных из data). Верните предсказанные данные.
 - 4) Оцените качество полученных результатов классификации.

В функции estimate() сравните у_test с результатом, полученным Вами в пункте 3. Посчитайте и верните отношение предсказанных результатов, совпавших с «правильными» в у_test к количеству результатов. (Или другими словами, ответить на вопрос «На сколько качественно отработала модель в процентах»). Объясните полученные результаты.

Пояснение: так как это вероятность, то ответ должен находиться в диапазоне [0, 1].

Выполнение работы

Функция *loadData()*:

С помощью функции $load_wine()$ загружаем информацию о вине. Сохраняем в переменные X и y данные полей data и target. Функция разбивает данные X train, X test, Y train, Y test при помощи функции $train_test_split()$.

Функция uniform():

Функция создает экземпляр классификатора соседей KNeighborsClassifier (где количество соседей равно 15) и с помощью функции fit() загружаем в него данные X train, y train. Функция возвращает экземпляр классификатора.

Функция predict():

Функция принимает на вход экземпляр классификатора соседей KNeighborsClassifier и данные X_test . С помощью функции predict() получаем и возвращаем предсказанные данные на основе данных X_test .

Функция estimate():

Вычисляет точность предсказаний, возвращает отношение суммы последнего столбца к его длине.

Разработанный программный код см. в приложении А.

Результаты тестирования см. в приложении Б.

Выводы.

Изучен принцип работы с библиотекой sklearn, реализована программа, выполняющая действия с загруженной информацией. Выполнены функции на его загрузку, анализ информации, оценку полученных результатов классификации.

ПРИЛОЖЕНИЕ А ИСХОДНЫЙ КОД ПРОГРАММЫ

```
Название файла: Valeyeva Alina lb3.py
      from sklearn import datasets
      from sklearn import model selection
      from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
      def loadData():
        wine = datasets.load wine()
                    model selection.train test split(wine.data[:,:2],
                                                                         wine.target,
        return
train size=0.8, random state=42)
      def uniform(X train, y train):
        knn = KNeighborsClassifier(n neighbors=15, weights='uniform')
        knn.fit(X_train, y_train)
        return knn
      def predict(clf, X test):
        return clf.predict(X test)
      def estimate(res, y_test):
        return (res == y test).mean()
```

ПРИЛОЖЕНИЕ Б. ТЕСТИРОВАНИЕ

Таблица Б.1 – результаты тестирования

$N_{\underline{0}}$	Входные данные	Выходные данные	Комментарии
п/п			
1.	X_train, X_test, y_train, y_test	KNeighborsClassifier(n	Верный ответ.
	= loadData()	_neighbors=15)	
	clf = uniform(X_train, y_train)	[2 2 2 0 1 0 1 2 1 2 0 2	
	res = predict(clf, X_test)	2202110101122	
	est = estimate(res, y_test)	21110012000]	
		0.8611111111111111	
	print(X_train)		
	print(y_train)		
	print(X_test)		
	print(y_test)		
	print(clf)		
	print(res)		
	print(est)		