Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана

Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»



Рубежный контроль № 2

По курсу «методы машинного обучения в АСОИУ»

Выполнил:

Студент ИУ5-23M Коротков Н.К.

Проверил:

Гапанюк Ю.Е.

Подпись:

Задание

Необходимо решить задачу классификации текстов на основе любого выбранного Вами датасета (кроме примера, который рассматривался в лекции). Классификация может быть бинарной или многоклассовой. Целевой признак из выбранного Вами датасета может иметь любой физический смысл, примером является задача анализа тональности текста.

Необходимо сформировать два варианта векторизации признаков - на основе CountVectorizer и на основе TfidfVectorizer.

В качестве классификаторов необходимо использовать два классификатора по варианту для Вашей группы:

Группа	Классификатор №1	Классификатор №2
ИУ5-21М, ИУ5И- 21М, ИУ5Ц-21М	KNeighborsClassifier	LogisticRegression
ИУ5-22М, ИУ5И-22М	RandomForestClassifier	LogisticRegression
ИУ5-23М, ИУ5И- 23М	<u>LinearSVC</u>	LogisticRegression
ИУ5-24М, ИУ5И-24М	<u>GradientBoostingClassifier</u>	LogisticRegression
ИУ5-25М, ИУ5И- 25М, ИУ5И-26М	<u>SVC</u>	LogisticRegression

Для каждого метода необходимо оценить качество классификации. Сделайте вывод о том, какой вариант векторизации признаков в паре с каким классификатором показал лучшее качество.

Решение

Загружаем датасет

```
/ [[]] # Загрузка данных
df = pd.read_csv('cherry_blossom_forecasts.csv')
```

Разделяем данные на тестовую и обучающую выборку и векторизуем их с помощью CountVectorizer и TfidfVectorizer

```
[38] # Разделим набор данных на обучающую и тестувую выборки

X, Y = df['mankai_date'], df['kaika_date']

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, Y, test_size=0.2, random_state=42)

time_arr = []

| **Beкторизация признаков с помощью CountVectorizer count_vect = CountVectorizer()

X_train_counts = count_vect.fit_transform(X_train)

X_test_counts = count_vect.transform(X_test)

| **All **Beкторизация признаков с помощью TfidfVectorizer tfidf_vect = TfidfVectorizer()

X_train_tfidf = tfidf_vect.fit_transform(X_train)

X_test_tfidf = tfidf_vect.transform(X_test)
```

Обучаем классификаторы CountVectorizer и TfidfVectorizer

Точность (CountVectorizer + LinearSVC): 0.27104514030093535

```
# LinearSVC
gbc = LinearSVC()
start_time = time.time()
gbc.fit(X_train_counts, y_train)
train_time = time.time() - start_time
time_arr.append(train_time)
pred_gbc_counts = gbc.predict(X_test_counts)
print("Точность (CountVectorizer + LinearSVC):", accuracy_score(y_test, pred_gbc_counts))
# Logistic Regression
lr = LogisticRegression(max iter=1000)
start_time = time.time()
)lr.fit(X_train_counts, y_train)
train_time = time.time() - start_time
time arr.append(train time)
pred lr counts = lr.predict(X test counts)
print("Точность (CountVectorizer + LogisticRegression):", accuracy_score(y_test, pred_lr_counts))
```

```
# Произведем обучения вдух классификаторов (по варианту) для TfidfVectorizer
# LinearSVC
gbc = LinearSVC()
start_time = time.time()
gbc.fit(X_train_tfidf, y_train)
train_time = time.time() - start_time
time_arr.append(train_time)
pred_gbc_tfidf = gbc.predict(X_test_tfidf)
print("Точность (TfidfVectorizer + LinearSVC):", accuracy_score(y_test, pred_gbc_tfidf))
# Logistic Regression
lr = LogisticRegression(max_iter=1000)
start_time = time.time()
lr.fit(X_train_tfidf, y_train)
train_time = time.time() - start_time
time_arr.append(train_time)
pred_lr_tfidf = lr.predict(X_test_tfidf)
print("Точность (TfidfVectorizer + LogisticRegression):", accuracy_score(y_test, pred_lr_tfidf))
```

Выводим отсортированные данные

₹	+		Время обучения
	(CountVectorizer + LogisticRegression)	'	15.4454
	(CountVectorizer + LinearSVC)	0.271045	80.2609
	(TfidfVectorizer + LinearSVC)	0.271045	44.3085
	(TfidfVectorizer + LogisticRegression)	0.270571	6.57759