1830

Министерство образования и науки Российской Федерации

МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. Н.Э. БАУМАНА

Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления» (ИУ5)

ДИСЦИПЛИНА: «Технологии машинного обучения»

Отчет по рубежному контролю №2 «Технологии разведочного анализа и обработки данных» $Bapuahm \, \mathcal{N}21 \, I$

Выполнил:

Студент группы ИУ5-61Б

Кочетков М.Д.

Преподаватель:

Гапанюк Ю.Е.

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 признаки на основе CountVectorizer или TfidfVectorizer.

В качестве классификаторов необходимо использовать два классификатора, не относящихся к наивным Байесовским методам (например, LogisticRegression, LinearSVC), а также Multinomial Naive Bayes (MNB), Complement Naive Bayes (CNB), Bernoulli Naive Bayes.

Для каждого метода необходимо оценить качество классификации с помощью хотя бы одной метрики качества классификации (например, Accuracy).

Сделате выводы о том, какой классификатор осуществляет более качественную классификацию на Вашем наборе данных.

Выполнение РК:

Подключим необходимые библиотеки и загрузим набор данных

```
In [1]: import pandas as pd
    import numpy as np
    import seaborn as sns
    from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
    from sklearn.model_selection import train_test_split
    from sklearn.metrics import f1_score, precision_score
    from sklearn.linear_model import LogisticRegression
    import matplotlib.pyplot as plt
    from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB, ComplementNB, BernoulliNB
    from sklearn.metrics import accuracy_score
    from sklearn.svm import LinearSVC
    from sklearn.datasets import fetch_20newsgroups_vectorized

%matplotlib inline
    sns.set(style="ticks")
In [2]: data_train = fetch_20newsgroups_vectorized(subset='train', remove=('headers', 'footers'))
data_test = fetch_20newsgroups_vectorized(subset='test', remove=('headers', 'footers'))
```

```
In [3]: # Оценим дисбаланс классов
         fig, ax = plt.subplots(figsize=(2,2))
         plt.hist(data_train.target)
         plt.show()
          1000
           500
In [4]: def test(model):
             print(model)
             model.fit(data train.data, data train.target)
             print("accuracy:", accuracy score(data test.target, model.predict(data test.data)))
In [5]: | test(LogisticRegression(solver='lbfgs', multi_class='auto', max_iter=100000))
         LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True,
                            intercept scaling=1, l1 ratio=None, max iter=100000,
                            multi_class='auto', n_jobs=None, penalty='l2',
                            random_state=None, solver='lbfgs', tol=0.0001, verbose=0,
                            warm_start=False)
         accuracy: 0.6558682952734998
In [6]: test(LinearSVC())
         LinearSVC(C=1.0, class weight=None, dual=True, fit intercept=True,
                   intercept_scaling=1, loss='squared_hinge', max_iter=1000,
                   multi_class='ovr', penalty='l2', random_state=None, tol=0.0001,
                   verbose=0)
         accuracy: 0.7684545937334042
In [7]: test(MultinomialNB())
         MultinomialNB(alpha=1.0, class prior=None, fit prior=True)
         accuracy: 0.6289166224110462
In [8]: test(ComplementNB())
         ComplementNB(alpha=1.0, class prior=None, fit prior=True, norm=False)
         accuracy: 0.7943441317047265
In [9]: test(BernoulliNB())
```

Вывод:

accuracy: 0.544875199150292

Метод Complement Naive Bayes, лучше всего решил поставленную задачу многоклассовой классификации, но LinearSVC также показал отличный результат и практический не уступил методу Complement Naive Bayes.

BernoulliNB(alpha=1.0, binarize=0.0, class prior=None, fit prior=True)