

Рубежный контроль №2
по дисциплине
«Методы машинного обучения»

Выполнил:
студент группы ИУ5-21М
Якубов А. Р.

1. Рубежный контроль №2

Выполнил: Якубов Алексей Ренатович, группа ИУ5-21М

1.1. Вариант №1. Классификация текстов на основе методов наивного Байеса

1. Необходимо решить задачу классификации текстов на основе любого выбранного Вами датасета. Классификация может быть бинарной или многоклассовой. Целевой признак из выбранного Вами датасета может иметь любой физический смысл, примером является задача анализа тональности текста;
2. Необходимо сформировать признаки на основе CountVectorizer или TfidfVectorizer. В качестве классификаторов необходимо использовать один из классификаторов, не относящихся к наивным Байесовским методам (например, LogisticRegression), а также Multinomial Naive Bayes (MNB), Complement Naive Bayes (CNB), Bernoulli Naive Bayes;
3. Для каждого метода необходимо оценить качество классификации с помощью хотя бы одной метрики качества классификации (например, Accuracy);
4. Сделайте выводы о том, какой классификатор осуществляет более качественную классификацию на Вашем наборе данных.

2. Загрузка и предобработка данных

```
In [12]: import warnings
         warnings.filterwarnings('ignore')
```

```
In [13]: import os
         import numpy as np
         import pandas as pd
         import matplotlib.pyplot as plt
         %matplotlib inline
         os.listdir()
         data = pd.read_csv('hotel_reviews.csv', sep=",")
```

Выбрали датасет отзывов об отелях из разных частей мира. Задачей будет получение оценки клиента на основе написанного им отзыва. Для этого необходимо выделить два признака, обработать их и затем отправить на обучение.

```
In [14]: reviews = data[['reviews.text', 'reviews.rating']]
         reviews.head()
```

```
Out[14]:
```

	reviews.text	reviews.rating
0	Pleasant 10 min walk along the sea front to th...	4.0
1	Really lovely hotel. Stayed on the very top fl...	5.0
2	Ett mycket bra hotell. Det som drog ner betyge...	5.0
3	We stayed here for four nights in October. The...	5.0
4	We stayed here for four nights in October. The...	5.0

```
In [15]: reviews_cleaned = reviews.dropna(axis=0, how='any')
         float_rating = reviews_cleaned['reviews.rating']
         (reviews.shape, reviews_cleaned.shape)
```

```
Out[15]: ((35912, 2), (35028, 2))
```

```
In [16]: reviews_cleaned['reviews.rating'] = reviews_cleaned['reviews.rating']
reviews_cleaned.head()
```

```
Out[16]:
```

	reviews.text	reviews.rating
0	Pleasant 10 min walk along the sea front to th...	4
1	Really lovely hotel. Stayed on the very top fl...	5
2	Ett mycket bra hotell. Det som drog ner betyge...	5
3	We stayed here for four nights in October. The...	5
4	We stayed here for four nights in October. The...	5

3. Обучение на различных классификаторах

```
In [17]: from typing import Dict, Tuple
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score, balanced_accuracy_score
from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB, ComplementNB, BernoulliNB
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer, TfidfVectorizer
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.pipeline import Pipeline
```

```
In [18]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(reviews_cleaned['reviews.text'],
```

```
In [19]: def accuracy_score_for_classes(
    y_true: np.ndarray,
    y_pred: np.ndarray) -> Dict[int, float]:
    """
    Вычисление метрики ассигасы для каждого класса
    y_true - истинные значения классов
    y_pred - предсказанные значения классов
    Возвращает словарь: ключ - метка класса,
    значение - Ассигасу для данного класса
    """
    # Для удобства фильтрации сформируем Pandas DataFrame
    d = {'t': y_true, 'p': y_pred}
    df = pd.DataFrame(data=d)
    # Метки классов
    classes = np.unique(y_true)
    # Результирующий словарь
    res = dict()
    # Перебор меток классов
    for c in classes:
        # отфильтруем данные, которые соответствуют
        # текущей метке класса в истинных значениях
        temp_dataflt = df[df['t']==c]
        # расчет ассигасы для заданной метки класса
        temp_acc = accuracy_score(
            temp_dataflt['t'].values,
            temp_dataflt['p'].values)
```

```

        # сохранение результата в словарь
        res[c] = temp_acc
    return res

def print_accuracy_score_for_classes(
    y_true: np.ndarray,
    y_pred: np.ndarray, v, c):
    """
    Вывод метрики ассигасу для каждого класса
    """
    print("Признаки сформированы на\n{}".format(v))
    print("\nКлассификатор\n{}".format(c))
    accs = accuracy_score_for_classes(y_true, y_pred)
    if len(accs)>0:
        print('Метка \t Accuracy')
    for i in accs:
        if i > 5:
            pass
        else:
            print('{} \t {:.2%}'.format(i, accs[i]))
    print('\n\n')

```

```

In [20]: def sentiment(v, c):
    model = Pipeline(
        [("vectorizer", v),
         ("classifier", c)])
    model.fit(X_train, y_train)
    y_pred = model.predict(X_test)
    print_accuracy_score_for_classes(y_test, y_pred, v, c)

```

```

In [21]: classifiers = [LogisticRegression(C=5.0), MultinomialNB(), ComplementNB()]
    vectorizers = [TfidfVectorizer(), CountVectorizer()]

```

```

In [22]: for classifier in classifiers:
    for vectorizer in vectorizers:
        sentiment(vectorizer, classifier)

```

Признаки сформированы на

```

TfidfVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
    dtype=<class 'numpy.float64'>, encoding='utf-8',
    input='content', lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None,
    min_df=1, ngram_range=(1, 1), norm='l2', preprocessor=None,
    smooth_idf=True, stop_words=None, strip_accents=None,
    sublinear_tf=False, token_pattern='(?u)\\b\\w\\w+\\b',
    tokenizer=None, use_idf=True, vocabulary=None)

```

Классификатор

```

LogisticRegression(C=5.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True,
    intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100,

```

```
multi_class='warn', n_jobs=None, penalty='l2',
random_state=None, solver='warn', tol=0.0001, verbose=0,
warm_start=False)
```

Метка	Accuracy
0	90.08%
1	55.61%
2	19.68%
3	31.93%
4	43.03%
5	74.08%

Признаки сформированы на

```
CountVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
dtype=<class 'numpy.int64'>, encoding='utf-8', input='content',
lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None, min_df=1,
ngram_range=(1, 1), preprocessor=None, stop_words=None,
strip_accents=None, token_pattern='(?u)\\b\\w\\w+\\b',
tokenizer=None, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
LogisticRegression(C=5.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True,
intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100,
multi_class='warn', n_jobs=None, penalty='l2',
random_state=None, solver='warn', tol=0.0001, verbose=0,
warm_start=False)
```

Метка	Accuracy
0	90.84%
1	49.11%
2	22.85%
3	32.05%
4	41.81%
5	70.48%

Признаки сформированы на

```
TfidfVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
dtype=<class 'numpy.float64'>, encoding='utf-8',
input='content', lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None,
min_df=1, ngram_range=(1, 1), norm='l2', preprocessor=None,
smooth_idf=True, stop_words=None, strip_accents=None,
sublinear_tf=False, token_pattern='(?u)\\b\\w\\w+\\b',
tokenizer=None, use_idf=True, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
MultinomialNB(alpha=1.0, class_prior=None, fit_prior=True)
```

Метка	Accuracy
0	90.08%

1	9.54%
2	0.25%
3	3.28%
4	28.36%
5	91.26%

Признаки сформированы на

```
CountVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
dtype=<class 'numpy.int64'>, encoding='utf-8', input='content',
lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None, min_df=1,
ngram_range=(1, 1), preprocessor=None, stop_words=None,
strip_accents=None, token_pattern='(?u)\\b\\w\\w+\\b',
tokenizer=None, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
MultinomialNB(alpha=1.0, class_prior=None, fit_prior=True)
```

Метка	Accuracy
-------	----------

0	90.08%
1	63.29%
2	10.18%
3	31.97%
4	40.77%
5	77.37%

Признаки сформированы на

```
TfidfVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
dtype=<class 'numpy.float64'>, encoding='utf-8',
input='content', lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None,
min_df=1, ngram_range=(1, 1), norm='l2', preprocessor=None,
smooth_idf=True, stop_words=None, strip_accents=None,
sublinear_tf=False, token_pattern='(?u)\\b\\w\\w+\\b',
tokenizer=None, use_idf=True, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
ComplementNB(alpha=1.0, class_prior=None, fit_prior=True, norm=False)
```

Метка	Accuracy
-------	----------

0	90.08%
1	69.11%
2	8.09%
3	24.60%
4	27.52%
5	83.99%

Признаки сформированы на

```
CountVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
                dtype=<class 'numpy.int64'>, encoding='utf-8', input='content',
                lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None, min_df=1,
                ngram_range=(1, 1), preprocessor=None, stop_words=None,
                strip_accents=None, token_pattern='(?u)\\b\\w+\\b',
                tokenizer=None, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
ComplementNB(alpha=1.0, class_prior=None, fit_prior=True, norm=False)
```

Метка	Accuracy
-------	----------

0	90.08%
1	79.32%
2	10.59%
3	25.36%
4	25.86%
5	81.09%

Признаки сформированы на

```
TfidfVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
                dtype=<class 'numpy.float64'>, encoding='utf-8',
                input='content', lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None,
                min_df=1, ngram_range=(1, 1), norm='l2', preprocessor=None,
                smooth_idf=True, stop_words=None, strip_accents=None,
                sublinear_tf=False, token_pattern='(?u)\\b\\w+\\b',
                tokenizer=None, use_idf=True, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
BernoulliNB(alpha=1.0, binarize=0.0, class_prior=None, fit_prior=True)
```

Метка	Accuracy
-------	----------

0	0.00%
1	39.41%
2	7.76%
3	23.74%
4	38.68%
5	80.62%

Признаки сформированы на

```
CountVectorizer(analyzer='word', binary=False, decode_error='strict',
                dtype=<class 'numpy.int64'>, encoding='utf-8', input='content',
                lowercase=True, max_df=1.0, max_features=None, min_df=1,
                ngram_range=(1, 1), preprocessor=None, stop_words=None,
                strip_accents=None, token_pattern='(?u)\\b\\w+\\b',
                tokenizer=None, vocabulary=None)
```

Классификатор

```
BernoulliNB(alpha=1.0, binarize=0.0, class_prior=None, fit_prior=True)
```

Метка	Accuracy
0	0.00%
1	39.41%
2	7.76%
3	23.74%
4	38.68%
5	80.62%

4. Вывод

На основе полученного можно сделать вывод, что лучшим методом в данной ситуации является CountVectorizer с ComplementNB, где удалось правильно оценить рецензии с оценками 0, 1 и 5 в 80% случаев