机器学习

第6次实验:使用朴素贝叶斯对垃圾邮件分类

实验目的

01

会用Python创建朴素贝叶斯模型

02

使用朴素贝叶斯模型对垃圾邮件分类

03

会把文本文件变成向量

04

会用评价朴素贝叶斯模型的分类效果

- ➤ 把给定的数据集message.csv拆分成训练集和测试集,使用sklearn. naive_bayes.MultinomialNB类创建一个朴素贝叶斯模型,使用训练数据训练出一个预测模型,然后用预测模型对测试集中数据进行分类,评价模型的分类效果
- ➤ message.csv数据集中包含大量的短信,每行数据包括2个字段:短信内容,短信类别(1或者0),短信类别为1的是垃圾邮件
- ➤ MultinomialNB对象的\$\alpha\$属性,可以用于设置或获取相应的平滑参数值。

1

读取CSV文件,将数据集按3:1的比例拆分成训练集合测试集

```
split_ratio = 0.75
training_data = []
testing_data = []
np.random.seed(0)
```

将文本拆分成单词函数

```
def tokenize(message):
    message = message.lower()
    all_words = re.findall("[a-z0-9']+", message)
    return set(all_words)
```

2

```
构建词汇表,形成特征矩阵和分类矩阵
 def generateMat(data):
   num_samples = len(data)
   feature = np.zeros((num_samples, num_features))
   classify = np.zeros(num_samples)
   for i in range(num_samples):
     data row = data[i]
     classify[i] = data_row[1]
     for word in data row[0]:
       if word in word dict:
        feature[i][word_dict.index(word)] = 1
   return feature, classify
```

3

根据训练数据生成特征矩阵和分类矩阵,显示训练矩阵特征维度

4

根据测试数据生成特征矩阵和分类矩阵,显示测试矩阵特征维度

5

用训练集训练朴素贝叶斯模型

6

用测试集进行预测

7

计算并显示模型的准确率、精度、召回率和F1值

```
TN = FP = TP = FN = 0
for i in range(len(predict_classify)):
  if testing_classify[i] == 0 and predict_classify[i] == 0:
    TN += 1
  if testing_classify[i] == 0 and predict_classify[i] == 1:
    FP += 1
  if testing_classify[i] == 1 and predict_classify[i] == 1:
    TP += 1
  if testing_classify[i] == 1 and predict_classify[i] == 0:
    FN += 1
p = TP / (TP + FP)
r = TP / (TP + FN)
```

执行结果图例

```
1.读取csv文件数据并拆分成训练数据和测试数据.
2.构造词汇表,并形成Feature矩阵和Classify矩阵...
3.根据训练数据,生成feature矩阵和classify矩.....
训练矩阵特征维度: (2418, 3746)
4.根据测试数据,生成feature矩阵和classify矩.
测试矩阵特征维度: (850, 3746)
5. 训练朴素贝叶斯模型.....
6.用测试集预测.....
7. 评价模型, 计算准确率、精度、召回率和F1值.
Accuracy: 0.9423529411764706
Precision: 0.8924731182795699
Recall: 0.680327868852459
F1 Score: 0.7720930232558139
```