EXP1 文本模块大作业

汪楚文 2018202114 05/28/2020

Copyright © 2020- by Wangchuwen. All rights reserved

实验概述

[实验环境]

Ubuntu 18.04.4 LTS (GNU/Linux 4.15.0-88-generic x86_64) Python 3.7

[实验数据]

1. 带标签数据(用于分类器模型训练和测试、以及检索)

标签: 1表示垃圾短信 / 0表示正常短信

文本域:短信源文本(已经进行了一些必要处理)

2. 不带标签数据

[实验要求]

- 1. 对上述数据进行分词;
- 2. 基于带标签数据训练一个垃圾短信分类器,测试其分类精度;
- 3. 基于带标签和未带标签短信数据构造一个搜索引擎,返回结果的每一项包括
- (1) 短信内容, (2) 标明返回的短信是否是垃圾短信;
 - 4. 撰写实验报告和结果分析。

实验内容

一.分词 wordChopping.py

[代码说明]

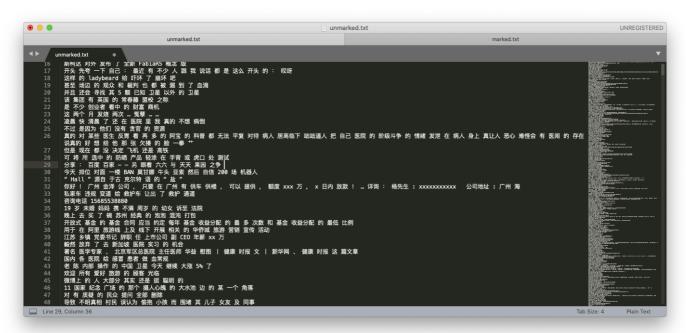
```
程序编号
            1
                 文件名 wordChopping.py 说明 用于分词
import jieba
#unmark文件分词
#打开raw文件
file1 = open('./data/unmarked.txt', 'r', encoding='UTF-8')
#读取
content = file1.read()
#jieba分词
cut_content = jieba.cut(content)
#打开result文件
file1_r = open('./result/unmarked.txt', 'w', encoding='UTF-8')
#写入
file1_r.write(' '.join(cut_content))
#关闭两文件
file1.close()
file1_r.close()
#mark文件分词
#打开raw文件
file2 = open('./data/marked.txt', 'r', encoding='UTF-8')
#读取
content2 = file2.read()
#jieba分词
cut_content2 = jieba.cut(content2)
#打开result文件
file2_r = open('./result/marked.txt', 'w', encoding='UTF-8')
#写入
file2_r.write(' '.join(cut_content2))
#关闭两文件
file2.close()
file2_r.close()
```

流程为: 打开raw文件->读取->打开result文件->写入->关闭两文件 核心功能通过jieba.cut完成✓

[各步骤结果分析]

对unmarked.txt和marked.txt进行jieba分词,并把jieba分词的结果储存在/result下的unmarked.txt和marked.txt中。经过检验/result下的unmarked.txt和marked.txt均成功jieba分词。

[结果示例]





[其他重要内容]

由于marked文件中标签是与内容隔开的,故不需要把内容单独jieba分词。

二.垃圾分类器 trashClassifier.py

[代码说明]

程序编号 2 文件名 trashClassIfier.py 说明 用于垃圾分类

```
import pandas as pd
import iieba
from sklearn import metrics
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.feature extraction.text import TfidfTransformer, CountVectorizer
from sklearn.naive_bayes import MultinomialNB
from sklearn.metrics import accuracy_score
#读取标记数据
data = pd.read csv(r"./data/marked.txt", sep=\t', names=['label', 'text'])
#jieba分词
data['cut_message'] = data["text"].apply(lambda x: ' '.join(jieba.cut(x)))
#value数据集
x = data['cut message'].values
y = data['label'].values
#分割训练集和数据集
train_x, test_x, train_y, test_y = train_test_split(x, y, test_size=0.1) # test_size:train_size=1:9
#向量化, 生成word vector
vectorizer = CountVectorizer()
x_train_termcounts = vectorizer.fit_transform(train_x)
tfidf transformer = TfidfTransformer()
x train tfidf = tfidf transformer.fit transform(x train termcounts)
#开始训练
classifier = MultinomialNB().fit(x_train_tfidf, train_y)
#向量化,生成word_vector
x input termcounts = vectorizer.transform(test x)
x input tfidf = tfidf transformer.transform(x input termcounts)
predicted_categories = classifier.predict(x_input_tfidf)
#测试其分类精度,classification report与confusion matrix
print(accuracy_score(test_y, predicted_categories))
print(metrics.classification_report(test_y, predicted_categories))
print(metrics.confusion_matrix(test_y, predicted_categories))
#把unmark数据变为mark数据,便于搜索引擎输出标签
data2 = pd.read csv(r"./data/unmarked.txt", sep=\n', names=['text'])
data2['cut message'] = data2["text"].apply(lambda x: ' '.join(jieba.cut(x)))
x input termcounts2= vectorizer.transform(data2['cut message'])
x_input_tfidf2 = tfidf_transformer.transform(x_input_termcounts2)
predicted_categories2 = classifier.predict(x_input_tfidf2)
k=open('./result/unmarked i.txt', 'w', encoding='UTF-8')
#print(predicted categories2)
f = open("./data/unmarked.txt","r")
for line in f:
  list(predicted categories2).append(line)
for n in list(predicted categories2):
  k.write(n)
f.close()
k.close()
```

核心功能通过sklearn.naive_bayes实现 重要数据结构:vectorizer.transform()

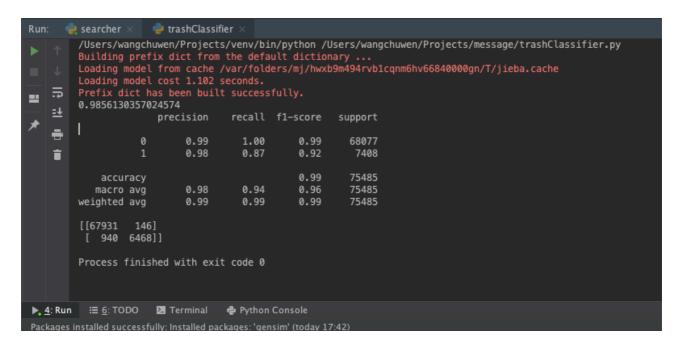
[流程及各步骤结果分析]

各步骤均正常运行。

将数据集按9:1划分为训练集和测试集:划分成功;

转化为word_vector: 转化成功; 训练朴素贝叶斯模型: 训练完毕; 预测测试集: 预测正常进行; 输出分类效果: 正常进行;

[结果示例]



Percision: 0.99

precison和recall均较高,其中非垃圾信息的recall达到100%

confusion matrix:

67931 146 940 6468

其他数据见上图;

[其他重要内容]

代码最后的注释部分对unmark中的数据进行了预测,把结果保存在了

predicted_categories2中,r然后写入了unmark_i.txt中,此时无标签信息已经变为了有标签信息,便于在搜索引擎模块输出其是否为垃圾信息。

用readcsv来readtxt文件,经测试,若将seq设置为'\t',则在本程序中可正确readtxt。

三.搜索引擎 searcher.py

[代码说明]

```
程序编号
             3
                   文件名
                          searcher.py
                                            说明 用干分词
from os.path import exists
import pickle
from gensim.corpora import Dictionary
from gensim.models import TfidfModel
from gensim.similarities import SparseMatrixSimilarity
from numpy import argsort
#import wordChopping
#unmarked i.txt文件在trashClassifier.py中可选择生成,此时已带有label
with open('./result/unmarked_i.txt', encoding='utf-8') as f1:
    texts1=f1.read().split('\n')
#读取marked文件
with open('./data/marked.txt', encoding='utf-8') as f2:
    texts=f2.read().split('\n')
#合并文件集合
texts=texts+texts1
#TF-IDF模型实现
PATH = 'model.pickle'#保存到pickle中,故一旦生成pickle文件,后续查询花费时间极小
if exists(PATH):
  with open(PATH, 'rb') as f:
    dictionary, tfidf = pickle.load(f)#若pickle文件存在则load
else:
  corpora = [list(t) for t in texts]
  #建立词典
  dictionary = Dictionary(corpora)
  tfidf = TfidfModel(dictionary.doc2bow(c) for c in corpora)
  #写入词典和pickle
  with open(PATH, 'wb') as f:
    pickle.dump((dictionary, tfidf), f)#dump
#搜索并rank,输出一定数量的top
num features = len(dictionary.token2id)
while True:#实现循环查询
  kw = input('输入查询的内容(输入0/1即可查询普通信息/垃圾信息): ').strip()
  kw_vec = dictionary.doc2bow(list(kw))#vector_kw
  texts kw = [t for t in texts if kw in t]#遍历查询
  corpora kw = [dictionary.doc2bow(list(t)) for t in texts kw]
  index = SparseMatrixSimilarity(tfidf[corpora_kw], num_features)
  sim = index[tfidf[kw_vec]] # TF-IDF搜索
  ids = argsort(-sim)[:100] #返回前100
  for i in ids:
    print(texts_kw[i])
```

重要数据结构: (dictionary, tfidf)

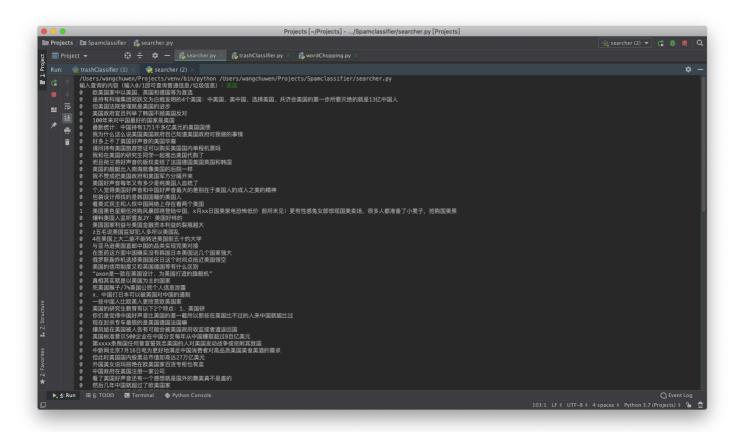
核心功能实现: sim = index[tfidf[kw_vec]]

[流程及各步骤结果分析]

打开unmarked_i.txt和marked.txt: 成功

合并文件集合:成功 读写model.pickel:成功 查询dictionary:成功 返回top100:成功

[结果示例]



程序中默认返回top100,具体可在程序中修改参数

如图:搜索美国

[其他重要内容]

- **(1)**在查询无标签的信息之前,已将无标签信息unmark.txt在垃圾分类器中预测生成了有标签信息unmark_i.txt。故在此搜索引擎中,并不是边搜索,边预测是否为垃圾信息。
- **(2)**若要新加入数据,请先删除model.pickel文件,这样model.pickel在重新生成时又会构造新的dictionary。
- (3)由于pickle文件的存在,已经建立好了倒排索引,故搜索时间较短

目录结构

```
Spamclassifier/
|-- data/
| -- unmarked.txt
| -- marked.txt
| -- result/
| -- unmarked.txt
| -- marked.txt
| -- marked.txt
| -- unmarked_i.txt
| -- wordclassifier.py
|-- wordChopping.py
|-- searcher.py
|-- README.txt
|-- 实验报告.pdf
```

超链接:点击此处可在github中查看该项目