### 数据处理的部分

首先数据处理是采用python语言去处理的,所使用的工具为anaconda,该工具是专门用于数据科学使用的,是为广大数据分析师,数据挖掘师,最火的工具。因为代码众多,无法——解释每一行代码的含义,不过对于每一块的内容,我都写在对应的代码里面了,可以通过该注释大概明白每一块,代码块所代表的意义是什么,这是总的一个介绍的,如果有什么不齐的地方,到时候你再微信过来问我,在服务范围之内,我看到都会帮你解答的。

#### 共为以下几个步骤:

1. 首先删除重复项

```
content = pd. concat([content1, content2, content3, content4])
content.drop_duplicates(keep='first', inplace=True)
content
```

2. 然后筛选中文长度大于100的

```
: df = df[df['正文长度'] >=100] df
```

3. 然后把不包含三亚或者海南的文本去除

```
df['内容'] = df['内容'].astype(str)

def sjqx(c):
    c = c.replace('\n','').replace('\r','')
    c = c.replace('','').replace(' 前言','')
    c = c.replace(r"([\ub800-\ubbff][\ubcoo-\ubfff])",'')
    c = c.strip("")
    if '海南' in c or '三亚' in c:
        return c
    else:
        return np. nan
```

4. 然后再对文中内容进行情感分析,因为paddlehub是百度开源的情感分析库,准确率是目前国内最高的

所以无需做图片情感分类器训练语料这一块内容

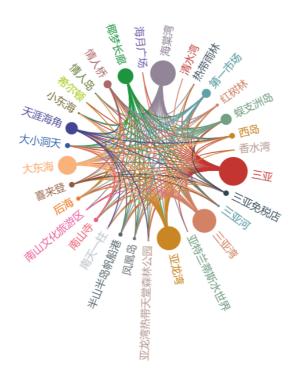
```
import paddlehub as hub
#这里使用了百度开源的成熟NLP模型来预测情感倾向
senta = hub. Module(name="senta_bilstm")
texts = df['内容'].tolist()
input_data = {'text':texts}
res = senta. sentiment_classify(data=input_data)
df['情感分值'] = [x['positive_probs'] for x in res]
df. head()
```

5. 具体介绍在这里

senta bilstm模型的介绍

官方文档:https://www.paddlepaddle.org.cn/hubdetail?name=senta\_bilstm&en\_category=Sent\_imentAnalysis

## 游客行为规律分析



#### 具体做法:

先把路线用txt保存下来,然后把去哪儿和携程的路径保存下来

```
fp = open('./data/路线.txt','r', encoding='utf8')
for line in fp:
    fq = open('./data/路线1.txt','a', encoding='utf8') #这里用追加模式
    fq.write(line)
fp.close()
fq.close()

with open('./data/路线1.txt','w', encoding='utf-8')as f:
    for d in data2['作者去了这些地方']:
    f.write(str(d)+'\n')
```

然后根据总的线路先去划分它们,然后去计算它们的权重

计算权重的方法

```
#循坏遍历天键词所仕位置 设置word_vector计数
i = 0
j = 0
while i <len(nums): #ABCD共现 AB AC AD BC BD CD加1
  j = i + 1
                #第一个单词
   w1 = nums[i]
   while j<len(nums):</pre>
                   #第二个单词
      w2 = nums[j]
      #从word数组中找到单词对应的下标
      k = 0
      n1 = 0
      while k < len (word):
        if w1=word[k]:
            n1 = k
            break
        k = k + 1
      #寻找第二个关键字位置
      k = 0
      n2 = 0
      while k<len(word):</pre>
         if w2==word[k]:
            n2 = k
            break
         k = k + 1
      #重点: 词频矩阵赋值 只计算上三角
```

#### 对应的矩阵样式如下:

首先创建一个共现矩阵

$$\begin{bmatrix} - & A & B & C & D \\ A & 0 & 1 & 2 & 1 \\ B & 1 & 0 & 1 & 1 \\ C & 2 & 1 & 0 & 1 \\ D & 1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

然后通过共现矩阵分别获取两两关系及权重,再写入CSV或Excel文件中

$\lceil Source \rceil$	Target	Weight
A	B	1
A	C	2
A	D	1
B	C	1
B	D	1
C	D	1

29]:

	Word1	Word2	Weight
0	三亚	海棠湾	64
1	$\equiv \Psi$	椰梦长廊	34
2	$\equiv \Psi$	亚龙湾	57
3	$\equiv \overline{\Psi}$	后海村	4
4	$\equiv \Psi$	亚特兰蒂斯水世界	7
2944	琼海	莲花墩	1
2945	爱心大世界	兰花世界	1
2946	乐会古城	蔡家宅	1
2947	乐会古城	莲花墩	1
2948	蔡家宅	莲花墩	1

#### 然后再去统计每一个站点的权重有多少

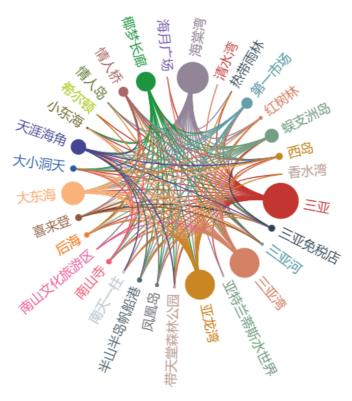
这里因为数量太多,并没什么意义,所以做了一个筛选,word1-word2权重小于5的全部删除

,然后再去统计剩余每一个站点它的权重,然后去画出对应的图形

#### 计算的权重如下:

233]: Weight

Word	
三亚	514
三亚免税店	98
三亚河	46
三亚湾	427
亚特兰蒂斯水世界	12
亚龙湾	428
亚龙湾热带天堂森林公园	42
凤凰岛	56
半山半岛帆船港	71
南天一柱	42
南山寺	77



# 出游动机是怎么划分的

出游动机是首先根据它的内容

然后去判断里面是否存在某个词是符合出游类型的类型

#### 具体方法如下:

这一块是计算它们的出游动机,根据一些关键词的存在,判断出它们的出游动机属于哪一列

```
]: def cydj(x):
    x = str(x)
    if '徒步' in x or '撼' in x or '运动' in x or '登山' in x:
        return '体育旅游'
    elif '游居' in x or '野' in x or '为' in x or '多' in x:
        return '夕村旅游'
    elif '生态' in x or '污块' in x or '自然' in x:
        return '生态旅游'
    elif '人与自然' in x or '心智' in x or '精神' in x or '身体' in x or '心态' in x or '和谐共处' in x or '修身' in x or '养性' in x :
        return '康养旅游'
    else:
        return '休闲旅游'
```

然后再根据它的统计的数量去做成一个饼图,统计每个类型的数量及占比

```
plt. style. use('ggplot')
plt. figure(figsize=(12,6))
explo = [0.1,0,0,0,0]
plt. pie(list_values, labels=list_key, explode=explo, shadow=True, startangle=0, autopct='%1.2f%%', wedgeprops={'edgecolor':'black'})
plt. title('出游动机占比图')
plt. savefig('出游动机占比图, jpg')
plt. show()
```



## 关于滞留时间

#### 是根据他们的天数



#### 或者逗留时间啥的,统计

然后它们存在天的,把天这个去掉,只剩数字方便我们统计,然后把它们对应每个人逗留天数做一个统 计然后用图表的方式展示

```
def tsjs(x):
    x = str(x)
    x = x.replace('天','').strip(" ")
    if x == np.nan:
        return 0
    else:
        return x
data1['逗留天数'] = data1['逗留天数'].apply(tsjs)
data2['天数'] = data2['天数'].apply(tsjs)
data3['出行天数'] = data3['出行天数'].apply(tsjs)
```

## 关于认知形象

#### 首先是它的词频统计

这里是采用停用词把一些无意义的词去掉,然后再去统计这些词的长度是不是大于2,单个词不算词语,然后统计好之后再把这些词存入csv文件,名为高频词.csv

```
# 定义分词函数
def get_cut_words(content_series):
   # 读入停用词表
   stop_words = []
   with open("./data/stopwords_cn.txt", 'r', encoding='utf-8') as f:
       lines = f.readlines()
       for line in lines:
           stop_words.append(line.strip())
   # 分词
   word_num = jieba.lcut(content_series.str.cat(sep='.'), cut_all=False)
   # 条件筛选
   word_num_selected = [i for i in word_num if i not in stop_words and len(i) >= 2]
   for word in word num_selected:
       for w in word:
          list_word.append(w)
   return list_word
```

```
ditc = {}
list_word = []
list_count = []
for t in text1:
    ditc[t] = ditc.get(t, 0) + 1
ls = list(ditc.items())
ls.sort(key=lambda x: x[1], reverse=True)
for i in range(len(ls)):
    word, count = ls[i]
    list_word.append(word)
    list_count.append(count)

df1 = pd.DataFrame()

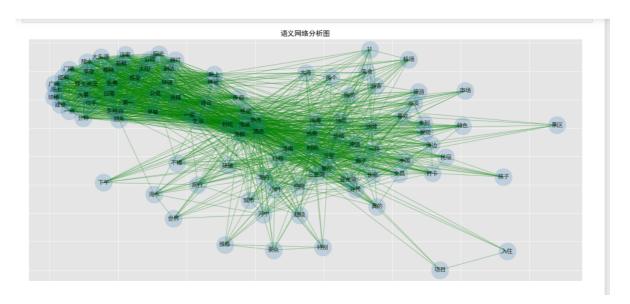
df1['word'] = list_word
df1['count'] = list_count
df1.to_csv('./data/高频词.csv', encoding='gbk')
```

然后我们再根据高频词做成词云图,因为数量太多,所以我们词云只是展示前100个高频词

0]:



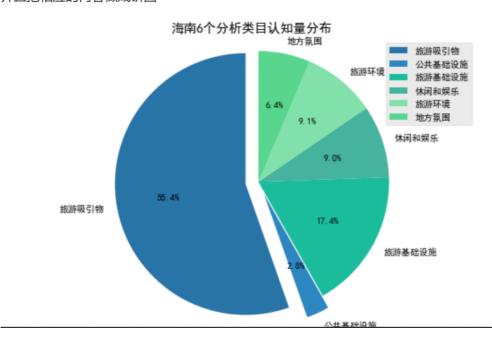
关于语义网络分析图,其实和上面的是一样的,都是通过词的共现来统计权重,区别只是上面的是针对路线,地方的,而这个是整体的,统计的是全部内容词与与之间的关联,同样也是因为他的词太多了,如果全部统计,只会出现一团黑,没什么意义,所以就统计前100个高频词之间的关联性



# 关于旅游吸引物、旅游交通、旅游住宿、旅游 饮食、旅游娱乐、旅游商品6类 描述游客的认 知形象

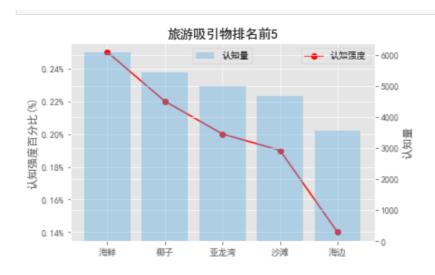
	В	C U		
	惟度	高祭词 (频次)	词汇总数	词汇比例
旅游吸引物	自然类	亚龙湾 (4986) , 沙滩 (4657) , 三亚湾 (2805) , 海棠 (2864) , 蜈支洲岛 (1615) , 大东海 (1508) , 陵水 (1487) , 椰林 (1472) , 日落 (1448) , 大海 (2480) , 海边 (3555)	28877	
	人文类	老街 (1316) 、 骑楼 (1380) 、 椰子 (5420) 、 海鲜 (6071) 、 免税店 (1410) 、 美食 (2181) 、 码头 (1305) 、 森林公园 (1265) 、 鹿回头 (1253) 、 网红 (986) 、 亚特兰蒂斯 (923) 、 文昌鸡 (875) 、 天涯海角 (823)	25208	55.40%
公共基础设施		地铁 (43) , 火车 (404) , 公交车 (323) , 公共交通 (77) , 火车站 (251) , 车站 (121) , 汽车站 (23) , 飞机 (1140) , 海口机场 (111) , 三亚机场 (105) , 出租车 (143)	2741	2.80%
旅游基础设施		酒店(14222),房间(2287),饭店(311),宾馆(143)	16963	17.40%
休闲和娱乐		步行(641),旅游(1691),旅行(2135),拍照(3111),游览(593), 参观(471),游船(105)	8747	9.00%
旅游环境	自然环境	方便快捷(8),干净(796),卫生(113),美丽(1071)	1988	
	社会环境	经济 (173) ,人文 (211) ,安全感 (36) ,治安 (4)	424	9.10%
	政治环境	略贵(1431),价格(2077),免费(1660),便宜(1296)	6464	
地方氛围		自然 (1058) ,热阁 (496) ,漂亮 (526) ,著名 (425) ,热情 (528) ,美 好 (850) ,浪漫 (831) ,开心 (765) ,舒服 (753)	6232	6.40%

这个它的总的统计,因为数量太多,所以一部分作为参考,选词是从高频词.csv文件这里选取的 并且把相应的内容做成饼图



# 分别画出"旅游吸引物、旅游交通、旅游住宿、旅游饮食、旅游娱乐、旅游商品"6方面排名前5的认知关键词图表

如图所示,该前五主要是从上面的表格选取最高的前5个词,如果数量不够,那么就是去高频词.csv这个文件里面找,最高的词,这样的图有六个,图片太多没必要截,到时候拿到代码查看即可

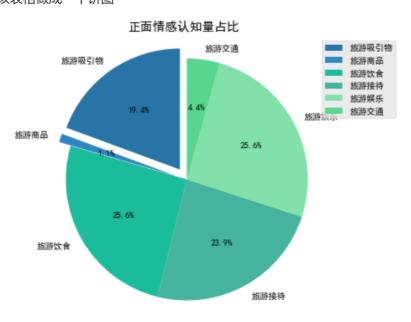


## 情感形象

分析类目	正面认知量	正面认知比例(%)
旅游吸引物	4595	19.40%
旅游商品	269	1.10%
旅游饮食	6071	25.60%
旅游接待	5666	23.90%
旅游娱乐	6079	25.60%
旅游交通	1033	4.40%

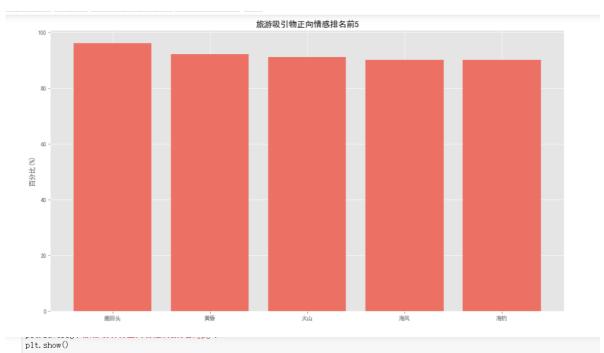
该表格主要从正面情感TOP100高频词这个文件里面,对词进行一个归类,后统计的认知量及认知比例 等

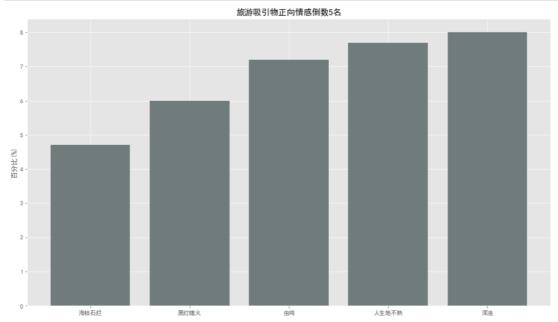
并且根据该表格做成一个饼图



分别画出"旅游吸引物、旅游交通、旅游住宿、旅游饮食、旅游娱乐、旅游商品"6方面正向情感排名前5(排名最低的5个也要)的认知关键词图表

这样的图一共有12个,正向的6个,反向的也有6个





#### 是根据这两个文件,对相对应的词进行分类,归纳,选择倒数5个和前5个

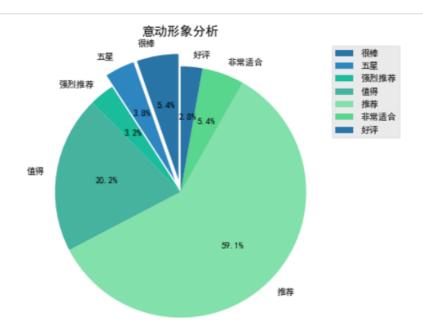
正面情感最低的高频词.xlsx	2021/12/20 14:22	Microsoft Excel ⊥	26 KB
正面情感最高的高频词.xlsx	2021/12/20 14:21	Microsoft Excel ⊥	12 KB

## 意动形象分析

	意动形象分析		
关键词	词汇频次	词汇比例	
很棒	241	5.40%	
五星	171	3.80%	
强烈推荐	145	3.20%	
值得	908	20.20%	
推荐	2652	59.10%	
非常适合	244	5.40%	
	125	2.80%	

该表主要结合意动形象的相关词去<正面情感最高的高频词>这个文件里面查找对应词的词频,并且做出对应的统计

#### 这是对应的饼图



## 认知形象、情感形象、意动形象

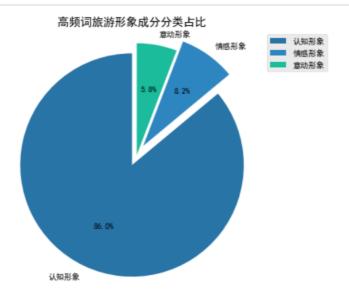
类别		高频词	词汇比例
认知形象	景点	三亚湾(2805),亚龙湾(4986),三亚(15970),蜈支洲岛(1615), 大东海(1508),免税店(1410),森林公园(1265),鹿回头(1253), 石梅湾(1162),博鳌(1102)	86.00%
	内容	环境(1448),酒店(14222),风景(1421),建筑(1140),飞机 (1140),海岛(1104),海口(4540),海边(3555),大海 (2480),海滩(2449)	
情感形象		放心 (206) , 满意 (211) , 喜欢 (3295) , 愉悦 (118) , 贴心 (333) , 快乐 (387) , 温馨 (245) , 开心 (765) , 舒服 (753) ,	8.20%
意动形象		很棒(241),五星(171),强烈推荐(145),值得(908),推荐 (2652),非常适合(244),好评(125)	5.80%

因为词频数量太多,所以我们对应认知形象去筛选前10个该类型的高频词去统计,去从高频词.csv这个文件去进行筛选的,

关于情感形象是根据《正面情感TOP100高频词》这个文件去进行统计的

关于意动形象是直接采用上面归类好的进行统计

最后这个它的饼图



这个则是根据高频词对词讲行归类,然后找寻对应最高的前10的词