数据预处理

关于数据预处理的步骤解释说明

首先一开始数据是很乱的,所以我们需要一步步进行数据处理,确保数据的整洁

我们一步步来做, 先从简单的开始

首先我们需要对城市这一列进行数据清洗,把一些多余的字符串,以及城市所在的区删去,这些数据都 是无效数据

```
def chuli_city(x):
    x = str(x)
    x = x.split(',')
    x = x[0]
    x = x.replace("'","").replace("[","").replace("]","")
    return x

df1['place'] = df1['place'].apply(chuli_city)
```

这一步就是删除无效数据,

接着把无用的行删除,像num就是空列不需要,所以也是删除

```
df1 = df1.drop(['num'<sub>"</sub>'Unnamed: 0']<sub>"</sub>axis=1)
```

然后对后面三列,进行清洗,因为有很多空白处,这些都是我们需要删除的,并且存在很多缺失值,所以也是要把缺失值全部删除的,并且判断是否为中文,如果不是中文也是全部删除

```
def chuli_fullcontent(x):
   def str_count(str):
       count_en = count_dg = count_sp = count_zh = count_pu = 0
           if s in string.ascii_letters:
               count_en += 1
           elif s.isdigit():
               count_dg += 1
           elif s.isspace():
               count_sp += 1
           elif s.isalpha():
               count_zh += 1
               count_pu += 1
       return count_zh
   x1 = x1.replace(' '")
   count = str_count(x1)
       return np.NAN
```

这个代码就是对数据进行一个清洗工作,做好上面的步骤之后

然后我们再回到城市分类的问题,我们把城市划分为一线城市,新一线城市,二线城市,其他城市

```
| def city_type(x):
| if '北京' in x or '深則' in x or '广州' in x or '上海' in x:
| return '一线城市'
| if '天津' in x or '病郡' in x or '商京' in x or '重庆' in x or '长沙' in x or '杭州' in x or '武汉' in x or '苏州' in x or '公別 | return '新一线城市'
| if '合肥' in x or '福州' in x or '亳州' in x or '市山' in x or '南宁' in x or '石冠 return '二线城市'
| if '太原' in x or '昆明' in x or '亳兴' in x or '绍兴' in x or '台州' in x or '温州' in x:
| return '二线城市' else:
```

把上面的步骤全部整理好之后我们把整理好的数据,保存为一个新的表格

原始数据为2128行

整理好的数据为1802行,从这里可以看出还是删了挺多无效数据的

```
### 1709 2009 202-00-(大台製造地大学製造成用電影器を4-6万月 開発公司 20-19-19-11 2009 2019 2020-04-(開展刊業力制研究と1中に対している。 19-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-09-19-0
```

关于分词这边

首先,关于数据,会有很多无意义的词,所以我们需要准备一个停用词

停用词的作用就是帮助我们把无效的字符全部删除

删除好无效词之后,

我们再进行筛选,2个词以上的我们才保留下来,不然一个词太多了,这样也没什么意义

```
# 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]
return word_num_selected
```

然后再筛选出前100个词生成词云

text1 = get_cut_words(content_series=df['fullcontent'])
stylecloud.gen_stylecloud(text=','.join(text1), max_words=100,



最后这个便是结果图了

关于聚类的说明步骤

首先就是对原来的内容进行分词处理

把分词处理好之后, 生成一个分词的文本后面要用到

这些是对应的分好词的文本

接着再把这些词讲行一个tf-idf的计算

```
# 读取预料 一行预料为一个文档

for line in open('数据.txt', 'r'_encoding='utf-8').readlines():
        corpus.append(line.strip())

# 将文本中的词语转换为词频矩阵 矩阵元素a[i][j] 表示j词在i类文本下的词频

vectorizer = CountVectorizer()

# 该类会统计每个词语的tf-idf权值

transformer = TfidfTransformer()

# 第一个fit_transform是计算tf-idf 第二个fit_transform是将文本转为词频矩阵

tfidf = transformer.fit_transform(vectorizer.fit_transform(corpus))

# 获取词袋模型中的所有词语

word = vectorizer.get_feature_names()

# 将tf-idf矩阵抽取出来 元素w[i][j]表示j词在i类文本中的tf-idf权重

weight = tfidf.toarray()

# 打印特征向里文本内容

print('Features length: ' + str(len(word)))
```

```
from sklearn.cluster import KMeans

clf = KMeans(n_clusters=4)
print(clf)
pre = clf.fit_predict(weight)
df = pd.read_excel('招聘数据.xlsx')
result = pd.concat((df, pd.DataFrame(pre)), axis=1)
result.rename({0: '聚类结果'}, axis=1, inplace=True)
result.to_excel('招聘数据-聚类.xlsx')
print(pre)

#
# 中心点
print(clf.cluster_centers_)
print(clf.inertia_)
```

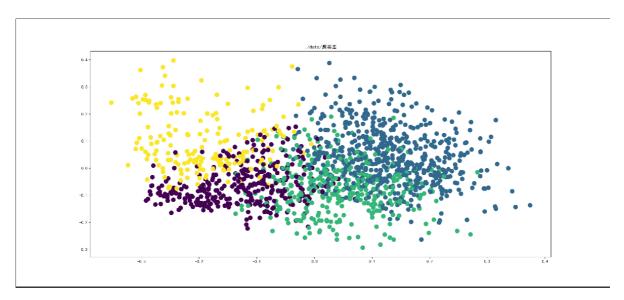
聚好的结果,我们把它保存起来并且生成一个新的文档

接着我们再进行一个pca降维的处理,为了后面的图把每一类进行区分出来

```
pca = PCA(n_components=4) # 輸出两维
newData = pca.fit_transform(weight) # 载入N维
print(newData)

x = [n[0] for n in newData]
y = [n[1] for n in newData]
plt.rcParams['font.sans-serif'] = ['SimHei'] # 支持中文
plt.rcParams['axes.unicode_minus'] = False
plt.figure(figsize=(20_09)_dpi_=_300)
plt.scatter(x, y, c=pre, s=100)
# plt.legend()
plt.title("./data/聚类图")
plt.savefig('./data/聚类图.jpg')
plt.show()
```

最后降维好的图形如下



基本可以看出每一类差不多都聚在一起,不过因为数据量的原因,所以还是比较密集的