整体思路分析报告

整个项目的思路一共分为以下几个步骤:

- 1. 先去微博获取数据
- 2. 对数据进行清洗,删除重复项内容
- 3. 再去对数据进行可视化处理

获取数据方法一共分两步走

首先找到网页版微博,然后输入对应的标签,#深圳疫情#, #西安疫情# 然后进行高级搜索

https://s.weibo.com/weibo?q=%23%E8%A5%BF%E5%AE%89%E7%96%AB%E6%83%85%23



选择对应的时间,这里有一点是需要注意的,因为显示的缘故,一次最多只能显示50页

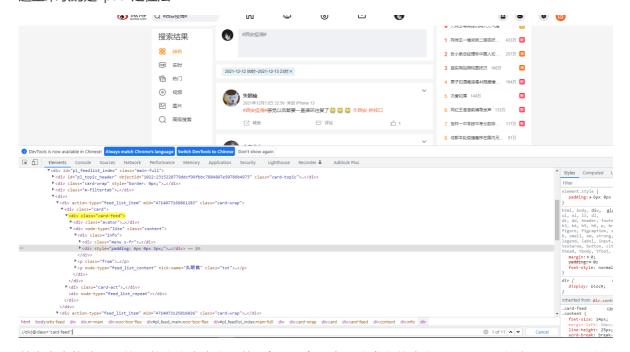


所以程序这边设置了,去获取每一天的内容,每一天都爬取50页,确保信息收集齐全逻辑思路如下:

```
rng = pd.date_range(start='2/13/2022', end='4/1/2022')
    q = quote('#深圳疫情#')
    list_time = []
    for r in rng:
        r = str(r).split(" ")
        list_time.append(r[0])
    for l in tqdm(range(len(list_time)-1)):
        for i in range(1,51,1):
            url = 'https://s.weibo.com/weibo?q=
{}&typeall=1&suball=1&timescope=custom:{}:{}&Refer=g&page=
{}'.format(q,list_time[]],list_time[]+1],i)
            main_ur(url)
```

然后根据这个时间段去爬取

这里采取的是xpath定位法



首先先定位该页面的一整个文本内容,获取每一页每一条正文发布的内容,不同页正文数量不同,所以这样自动化去定位到每一页具体的正文内容比较便利

然后再根据方框去定位,正文,时间,博主名字,博主认证信息,以及点赞,转发和评论内容 这一整块内容就是内容定位思路

```
soup = etree.HTML(content)
   node = soup.xpath('//div[@class="card-feed"]')
   act = soup.xpath('//div[@class="card-act"]/ul')
   for n,a in zip(node,act):
       name = n.xpath('./div[@node-type="like"]/div/div[2]/a/@nick-name')
       trv:
            title = n.xpath('./div[@class="avator"]/a/span/@title')
       except:
           title = '无'
       timedate = n.xpath('./div[@node-
type="like"]/p[@class="from"]/a[1]/text()')
       comtent = n.xpath('./div[@node-type="like"]/p[@node-
type="feed_list_content"]/text()')
       comtent1 = ' '.join(comtent)
       dianzan = a.xpath('./li[3]/a/button/span[2]/text()')
       zhuanfa = a.xpath('./li[1]/a/text()')
       pinglun = a.xpath('./li[2]/a/text()')
```

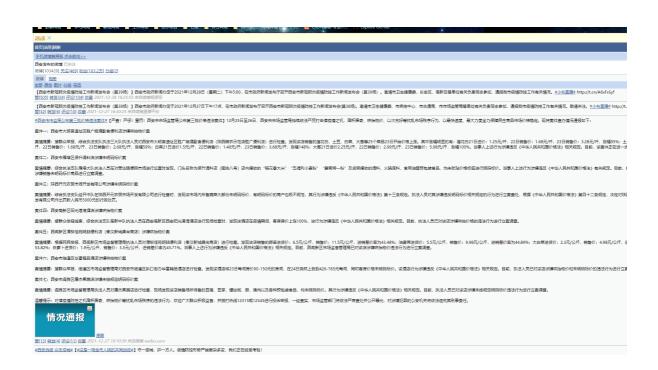
获取好全部内容之后, 保存为CSV文件

| #深圳疫情#.csv | 2022/7/15 22:44 | Microsoft Excel ... | 12,257 KB | #西安疫情#.csv | 2022/7/15 21:15 | Microsoft Excel ... | 11,883 KB

接着我们再去获取官号下面的推文

这里我们采取换一个网站去爬取

https://weibo.cn/3757167087/profile?keyword=%E7%96%AB%E6%83%85%E9%80%9A%E6%8A%A5&hasori=0&haspic=0&starttime=20211212&endtime=20211230&advancedfilter=1&page=2



微博这边是很多个网站的,数据都是互通的,只是每个网站的定位不同,这个网站是多为开发者服务的 然后我们进行筛选和输入关键词

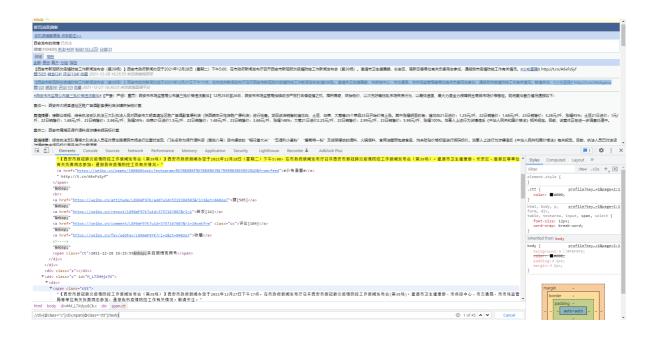


该网页每次最多只能返回100页的数据,根据这个逻辑

```
rng = pd.date_range(start='02/13/2022', end='04/01/2022',freq='w')
list_time = []
for r in rng:
    r = str(r).split(" ")
    list_time.append(r[0].replace('-',''))
list_time.append('20220401')
str_list = ['疫情通报','清零','疫情防控','密接','新闻发布会']
for s in str_list:
    q = quote(s)
for l in tqdm(range(len(list_time)-1)):
    for i in range(1,101,1):
        url = 'https://weibo.cn/2831150640/profile?keyword=
{}&hasori=0&haspic=0&starttime={}&endtime={}&advancedfilter=1&page=
{}'.format(q,list_time[1],list_time[1+1],i)
        main_ur(url)
```

这样确保可以获取全部内容

在数据定位上,该网站会分两种情况,为了把全部数据获取到,我们这边要换一种思路 首先对于内容定位,我们还是采用xpath语法,在内容方面都是统一的,来获取全部的内容



然后对于点赞,转发,评论,时间这几点,我们就要采用正则表达式了,用正则表达式的话,这样就无需考虑数据格式,直接定位到数据内容,确保数据获取无误

```
dianzan1 = re.compile('">赞\[(.*?)\]</a>&nbsp;')
dianzan = dianzan1.findal1(content)
zhuanfa1 = re.compile('">转发\[(.*?)\]</a>&nbsp;')
zhuanfa = zhuanfa1.findal1(content)
pinglun1 = re.compile('">评论\[(.*?)\]</a>&nbsp;')
pinglun = pinglun1.findal1(content)
timedate1 = re.compile('<span class="ct">(.*?)&nbsp;')
timedate = timedate1.findal1(content)
```

数据清洗

接着我们就要开始数据清洗了,因为获取的数据非常的脏乱,这样的数据,无法做正常的分析,所以需要我们去做清洗工作



数据清洗一共分8步骤

首先清洗时间列的内容

```
def main1(x):
    x1 = str(x)
    x1 = x1.replace("'","").replace("[","").replace("]","").replace("
","").replace("\n","")
    x1 = str(x1)
    x2 = x1.split('\\n')
    return x2[1]
```

把一些无意义的符号和回车全部删除

第二步便是清洗博主列

```
def main2(x):
    x1 = str(x)
    x1 = x1.replace("'","").replace("[","").replace("]","").replace("
","").replace("\n","")
    x1 = str(x1)
    x2 = x1.split('\\n')
    return x2[0]
```

同样是把无意义的符号和回车全部删除

然后其他的列同样如上

```
df['时间'] = df['时间'].apply(main1)
df['博主'] = df['博主'].apply(main2)
df['认证'] = df['认证'].apply(main3)
df['内容'] = df['内容'].apply(main4)
df['点数'] = df['点数'].apply(main5)
df['转发'] = df['转发'].apply(main6)
df['评论'] = df['评论'].apply(main7)
df = df.drop_duplicates(subset=['内容']_kkeep='first')
print(df)
```

把一些无效的内容全部删除, 保留有效数据

做好上面的工作之后, 然后对内容这一列进行去重工作, 把重复内容项全部删除

```
df = df.drop_duplicates(subset=['内容'],keep='first')
```

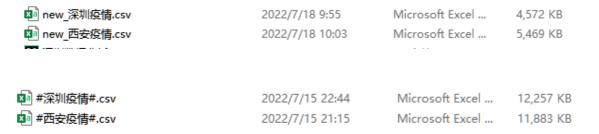
接着再对时间进行筛选

保留符合时间段的内容,时间段为2020年12月到2021年1月的全部内容,其他时间全部删除,另一个城市做法如是,只是筛选时间段的写法不同而已,思路一致

```
def main8(x):
    x1 = str(x)
    if '01月' in x1:
        x1 = '2022年' + x1
    if '12月' in x1:
        return x1
    elif '01月' in x1:
        return x1
    else:
        return np.NaN
```

把数据全部清洗好过后,剩下就是删除不符合逻辑的数据,和时间以及重复项内容,保存为一个新的文件

然后我们再去看新的文件大小如何,对比之前的数据,足足少了一半,



新的文件如上,数据干净了不少,然后去完重之后,只剩2万多条数据,比之前3万多条数据(两个城市的数据量都是3万起步)

说明重复内容还是很多的

最后便是数据分析

数据分析这边,一共分两个城市去分别对其进行分析,其思路大同小异

```
df1 = pd.read_csv('new_深圳疫情.csv')

df1 = df1.drop(['博主'、'认证']、axis=1)

df2 = pd.read_csv('深圳微博发布厅.csv')

df3 = pd.read_csv('深圳卫健委.csv')

data = pd.concat([df1、df2、df3]、axis=0)

data['数單'] = 1
```

首先读取和深圳相关的全部文件,然后把这些文件全部合并起来,整成一个新的总的文件

```
def time1(x):
    x = str(x)
    x1 = str(x).split('日')
    x1 = '2022年' + x1[0] + '日'
    return x1
```

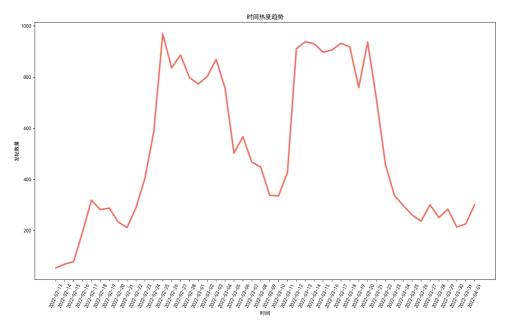
然后重新整合一下它的时间排序,全部统一一下,然后把时间作为序列,用于后面数据可视化

```
data['时间'] = data['时间'].apply(time1)
data['时间'] = pd.to_datetime(data['时间'],format='%Y年%m月%d日')
data.index = data['时间']
```

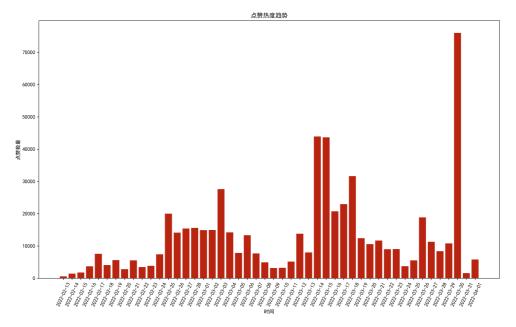
```
#时间趋势

def main1():
    new_df = data['数量'].resample('D').sum()
    x_data = [str(n).split(" ")[0] for n in new_df.index]
    y_data = list(new_df.values)
    plt.rcParams['font.sans-serif'] = ['SimHei']
    plt.figure(figsize=(16, 9),dpi=300)
    plt.plot(x_data,y_data,linewidth=3,color='#EC7063')
    plt.title("时间热度趋势")
    plt.xlabel("时间")
    plt.xlabel("按帖数量")
    plt.ylabel("发帖数量")
    plt.xticks(rotation=65)
    plt.savefig('./深圳数据可视化/发帖热度时间趋势图.png')
    plt.show()
```

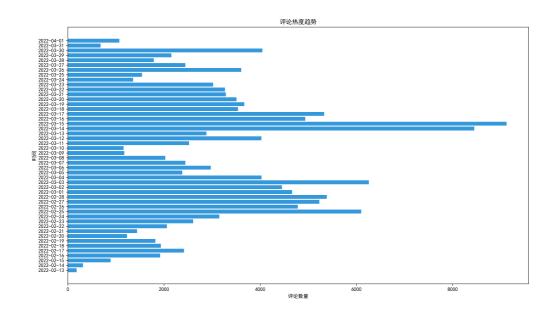
然后把数据弄成天的趋势, 再去读取每天发帖的数量, 然后再去用折线的方式表达出来

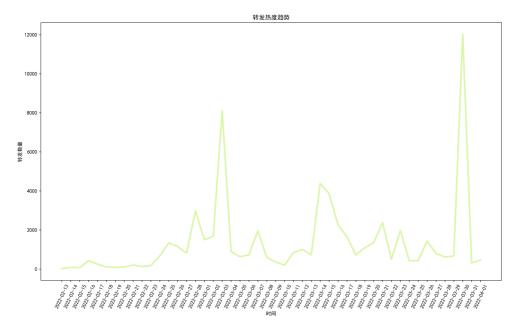


从该图中可以看出,在2月底以及3月中旬是发帖的高峰期,这时候发帖的数量最多



而点赞最多的则是在3月30号,这时候应该是某一条评论,说中了人们的点,使得点赞量飙升 而讨论量最多的则是在15号这天,这个和发帖量有关,发帖量多,评论多,说明这一天是发生了一些重 大事件,要深入内容进行探讨了





转发趋势则是和点赞量呈正相关,应该就是某一条正文的出现,使得点赞剧增,从而带动人们去转发这 条推文,使得这两个指标指数飙升