北京郵電大学

2022 Python 程序设计大作业



题目: 租房数据分析

姓	名	鄭毓恒
学	院	计算机学院
专	业	<u>计算机科学与技术</u>
班	级	2020211302
学	号	2020211262
任课	教师	杨亚

2022年 12 月

要求

- 1. 要求抓取链家官网北上广深 4 个一线城市,再加上一个离你家乡最近的一个非一线城市/或者你最感兴趣的一个城市的租房数据。
 - 2. 应获取每个城市的全部租房数据(一线城市的数据量应该在万的数量级)。
- 3. 比较 5 个城市的总体房租情况,包含租金的均价、最高价、最低价、中位数等信息,单位面积租金(元/平米)的均价、最高价、最低价、中位数等信息。采用合适的图或表形式进行展示。
- 4. 比较 5 个城市一居、二居、三居的情况,包含均价、最高价、最低价、中位数等信息。
- 5. 计算和分析每个城市不同板块的均价情况,并采用合适的图或表形式进行展示。



例如上图中的"海淀-四季青-五福玲珑居北区","四季青"即为板块名称。

- 6. 比较各个城市不同朝向的单位面积租金分布情况,采用合适的图或表形式进行展示。哪个方向最高,哪个方向最低?各个城市是否一致?如果不一致,你认为原因是什么?
- 7. 查询各个城市的人均 GDP,分析并展示其和单位面积租金分布的关系。相对而言,在哪个城市租房的性价比最高?
- 8. 查询各个城市的平均工资,分析并展示其和单位面积租金分布的关系。相对而言,在哪个城市租房的负担最重?
- 9. 请贴上爬虫程序的核心代码、数据处理及数据展示的核心代码(应有足够的注释)。

开发环境

Windows 11 操作系统, Python 3.10

抓取链家官网北上广深 4 个一线城市和泉州市的全部租房数据

```
# 同时只能爬一个,其他的暂时变为注释
cmdline.execute("scrapy crawl rent_beijing".split())
# cmdline.execute("scrapy crawl rent_shanghai".split())
# cmdline.execute("scrapy crawl rent_guangzhou".split())
# cmdline.execute("scrapy crawl rent_guangzhou".split())
# cmdline.execute("scrapy crawl rent_shenzhen".split())
# cmdline.execute("scrapy crawl rent_quanzhou".split())
```

定义五个爬虫,分别抓取五个城市的租房数据。

```
items.py

import scrapy

# 五个项分别对应租金、板块、面积、朝向、居数

Class Myitem(scrapy.item.Item):
    rent = scrapy.Field()
    block = scrapy.Field()
    area = scrapy.Field()
    direction = scrapy.Field()

    room = scrapy.Field()
```

抓取的数据有五项,分别为租金、板块、面积、朝向和居数。

```
pipelines.py

dimport csv

# 输出csv文件

class MyPipeline(object):

def open_spider(self, spider):

try:

self.file = open("quanzhou.csv", 'a', newline='', encoding="utf-8")

except Exception as err:

print(err)

def process_item(self, item, spider):

list_item = [item['rent'], item['block'], item['area'], item['direction'], item['room']]

f_csv = csv.writer(self.file)

f_csv.writerow(list_item)

return item

def close_spider(self, spider):

self.file.close()
```

将数据输出至 csv 文件。

spider.py

```
def parse_district(self, response):
       self.block_visited.append(block_page) # 没有爬取过该板块,标识为已爬取block_page = self.first_half + block_page # 爬取板块的后半URL,拼接
       data_id = each.xpath("@data-id").extract_first()
       district_page = self.first_half + district_page
```

爬虫定义如上,定义了五个爬虫,分别对应五个城市。

已为您找到 34926 套 北京租房

1 ... 98 99 100

综合排序 最新上架 价格 面积

链家网站显示北京有三万多条租房数据,但是链家一次最多只能查看 100 页。即使一个个区爬,一个区的数据也可能超过 100 页。因此,需要一个个板块爬。

按区域 ^ 按地铁线 ~

不限 东城 西城 朝阳 按区域 按地铁线

不限 A 安定门 安贞 C 朝阳 不限 东城 西城 朝阳

金宝街 L 六铺炕 P 蒲 不限 A 安定门 安贞 奥林匹

一个板块可能会出现在不同的区里,因此需要给已经爬过的板块进行标记, 避免抓取重复数据。









租房数据的格式并不一致,例如上图的两种,没有板块和朝向,而且租金和 面积不确定。



只有这两种租房数据有所需的所有数据,所以只从网站抓取这两种格式的数据。

3000	怀柔其它	82.99	南北	2
3300	怀柔其它	53. 99	南	2
2500	怀柔其它	56	南北	2
12500	西单	84. 27	西	3
7500	西单	42.6	南	1
7500	西单	51	南	1
13500	西单	72.77	南北	2
7600	西单	40.8	南	1
12000	西单	74	东	2
8500	西单	46.9	南北	2
7800	西单	52.9	南北	2

输出的 csv 文件格式如上。

比较 5 个城市的总体房租情况,包含租金的均价、最高价、最低价和中位数信息,单位面积租金(元/平米)的均价、最高价、最低价和中位数信息。

计算单位面积租金,取小数点后两位。

rent	block	area	direction	room	unit_rent
3000	怀柔其它	82.99	南北	2	36. 15
3300	怀柔其它	53.99	南	2	61. 12
2500	怀柔其它	56	南北	2	44.64
12500	西单	84. 27	西	3	148. 33
7500	西单	42.6	南	1	176.06
7500	西单	51	南	1	147.06
13500	西单	72.77	南北	2	185. 52
7600	西单	40.8	南	1	186. 27
12000	西单	74	东	2	162. 16
8500	西单	46. 9	南北	2	181. 24
7800	西单	52.9	南北	2	147. 48

计算完单位面积租金后输出的 csv 文件格式如上。

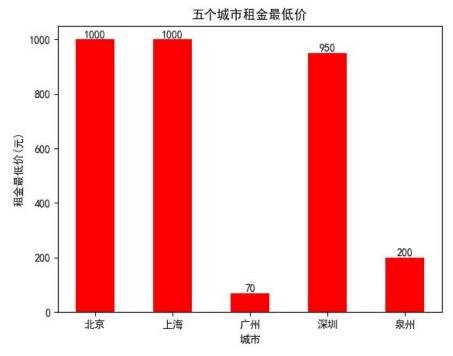
```
# 计算均价、最大值、最小值、中位数,取小数点后两位beijing_mean = beijing_df['rent'].mean()beijing_mean = round(beijing_mean, 2)beijing_high = beijing_df['rent'].max()beijing_low = beijing_df['rent'].min()beijing_mid = beijing_df['rent'].median()beijing_mid = round(beijing_mid, 2)
```

给每个城市的租金计算均价、最大值、最小值和中位数。均价和中位数区小数点后两位数。

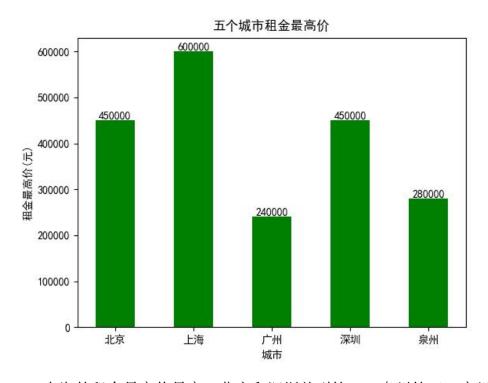
```
mpl.rcParams['font.sans-serif'] = ['SimHei']
mpl.rcParams['axes.unicode_minus'] = False
city = ['北京', '上海', '广州', '泽州', '泉州'] # x刻度标签
x = [1, 2, 3, 4, 5] # x坐标
# 按最小值、最大值、均价和中位数画四张图
low = [beijing_low, shanghai_low, guangzhou_low, shenzhen_low, quanzhou_low]
mean = [beijing_mean, shanghai_mean, guangzhou_mean, shenzhen_mean, quanzhou_mean]
mid = [beijing_mid, shanghai_mid, guangzhou_mid, shenzhen_mid, quanzhou_mid]
high = [beijing_high, shanghai_high, guangzhou_high, shenzhen_high, quanzhou_high]

plt.figure()
plt.bar(x, low, 0.5, color='r', tick_label=city)
for a, b in zip(x, low):
    plt.text(a, b+0.2, b, ha='center', va='bottom')
plt.title('五个城市租金最低价')
plt.xlabel('城市')
plt.xlabel('城市')
plt.ylabel('租金最低价(元)')
plt.savefig('fig_q2\\五个城市租金最低价.png')
```

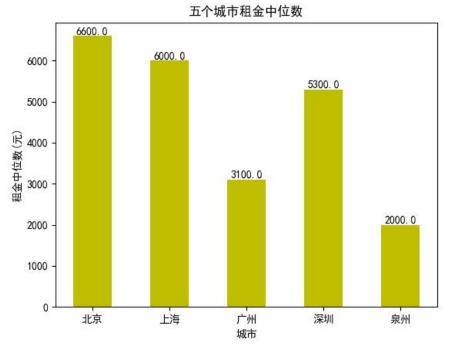
按以上设置画四张图,分别为五个城市租金的最小值、最大值、均价和中位数。



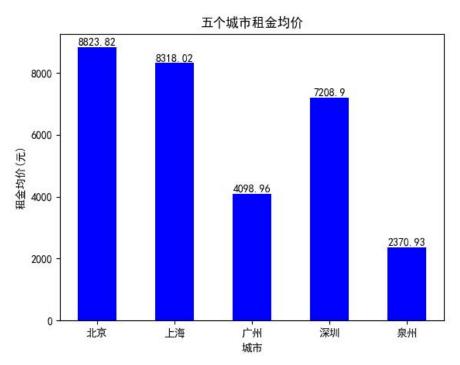
北京和上海的租金最低价并列最高,深圳其次。泉州和广州的租金最低价与 另外三个的差距很大,泉州倒数第二,广州最低。



上海的租金最高价最高,北京和深圳并列第二,泉州第三,广州最低。

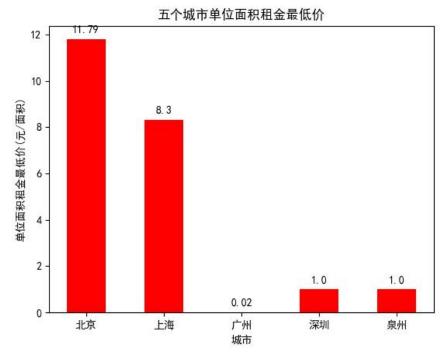


北京的租金中位数最高,上海第二,深圳第三,广州第四,泉州最低。

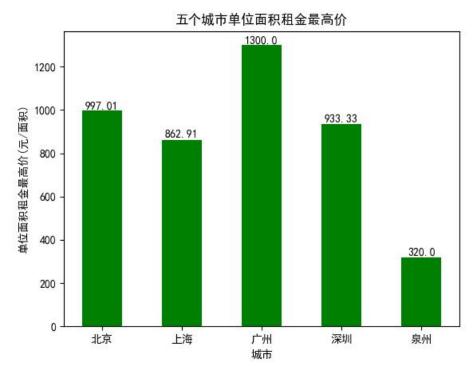


北京的租金均价最高,上海第二,深圳第三,广州第四,泉州最低。

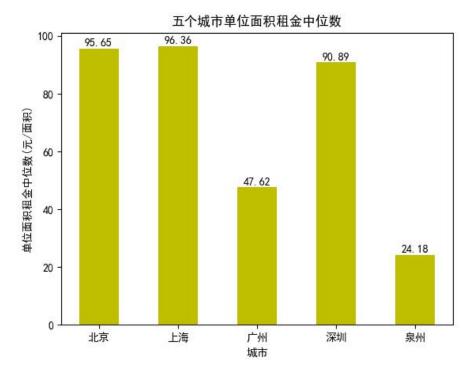
五个城市的租金中位数和均价的排序一样,并且最高价和最低价可能存在极端值,应该以均价和中位数的排序为准。北京的租金最高,上海第二,深圳第三,广州第四,泉州最低。



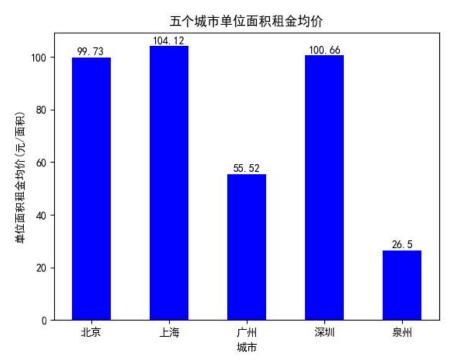
北京的单位面积租金最低价最高,上海第二。广州、深圳和泉州的数据与前两名的差距很大,深圳和泉州并列第三,广州最低。



广州的单位面积租金最高价最高,北京第二,深圳第三,上海第四,泉州最低。



上海的单位面积租金中位数最高,北京第二,深圳第三,广州第四,泉州最低。



上海的单位面积租金均价最高,深圳第二,北京第三,广州第四,泉州最低。

最高价和最低价可能存在极端值,应该以均价和中位数的排序为准。北京、上海和深圳的数据很接近,是五个城市的最高。然后广州第四,泉州最低。

比较 5 个城市一居、二居、三居的情况,包含均价、最高价、最低价和中位数信息。

```
# 只需要居数、租金和单位面积租金的数据
beijing_room = beijing_df[['room', 'rent', 'unit_rent']]
shanghai_room = shanghai_df[['room', 'rent', 'unit_rent']]
guangzhou_room = guangzhou_df[['room', 'rent', 'unit_rent']]
shenzhen_room = shenzhen_df[['room', 'rent', 'unit_rent']]
quanzhou_room = quanzhou_df[['room', 'rent', 'unit_rent']]

# 按居数给所有df进行分组
beijing_room_dict = dict(list(beijing_room.groupby('room')))
shanghai_room_dict = dict(list(shanghai_room.groupby('room')))
guangzhou_room_dict = dict(list(guangzhou_room.groupby('room')))
shenzhen_room_dict = dict(list(quanzhou_room.groupby('room')))
quanzhou_room_dict = dict(list(quanzhou_room.groupby('room')))
```

按照居数给数据讲行分组。

```
# 计算所有城市的最小值、最大值、均价和中位数
room1_low, room1_high, room1_mean, room1_mid = get_stat(1)
room2_low, room2_high, room2_mean, room2_mid = get_stat(2)
room3_low, room3_high, room3_mean, room3_mid = get_stat(3)
```

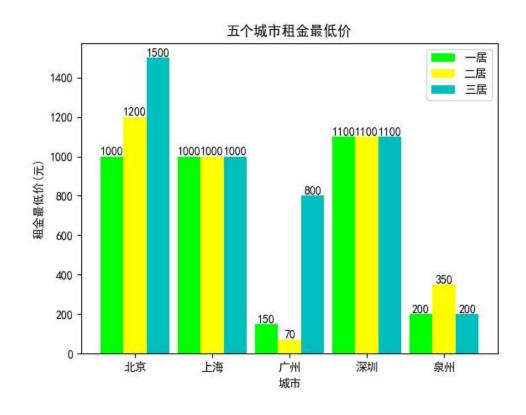
```
| Jeff get_stat(room_num): # 计算数分值、数分值、数价值分数
| room_low = [[beijing_room_dict[room_num]['rent'].min(), shenzhen_room_dict[room_num]['rent'].min(), guangzhou_room_dict[room_num]['rent'].min(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].min(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].min()] |
| room_high = [[beijing_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), guangzhou_room_dict[room_num]['rent'].max(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), guangzhou_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), shenzhen_room_dict[room_num]['unit_rent'].max(), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].mean(), 2), round(shanghai_room_dict[room_num]['unit_rent'].median(), 2), round(sha
```

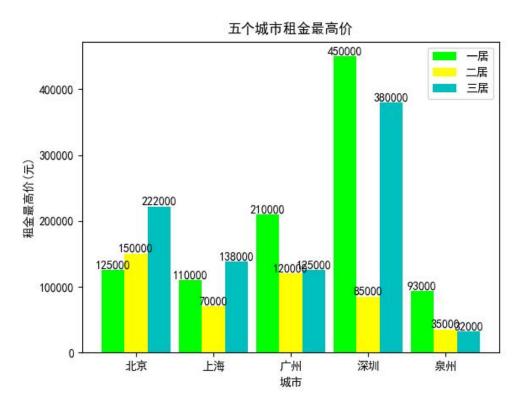
分别计算五个城市一居、二居和三居的租金和单位面积租金的最小值、最大值、均价和中位数。中位数和均价取小数点后两位。

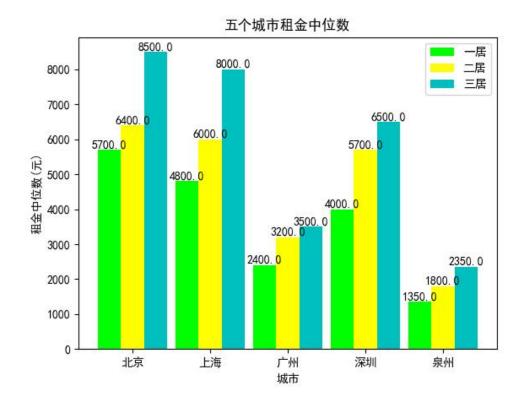
```
mpl.rcParams['font.sans-serif'] = ['SimHei']
mpl.rcParams['axes.unicode_minus'] = False
city = ['北京', '上海', '广州', '深圳', '泉州'] # x刻度标签
room = ['一居', '二居', '三居'] # legend标签
x = np.array([1, 2, 3, 4, 5]) # x坐标
# 画图
plot_graph(1, room1_low[0], room2_low[0], room3_low[0])
plot_graph(2, room1_high[0], room2_high[0], room3_high[0])
plot_graph(3, room1_mean[0], room2_mean[0], room3_mean[0])
plot_graph(4, room1_mid[0], room2_mid[0], room3_mid[0])
plot_graph(5, room1_low[1], room2_low[1], room3_low[1])
plot_graph(6, room1_high[1], room2_high[1], room3_high[1])
plot_graph(7, room1_mean[1], room2_mean[1], room3_mid[1])
plot_graph(8, room1_mid[1], room2_mid[1], room3_mid[1])
```

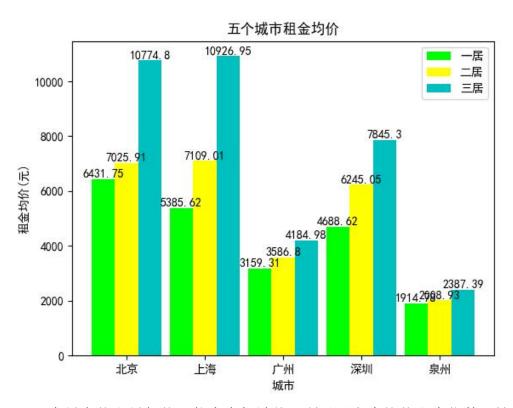
```
if graph_type < 5:</pre>
      if graph_type == 1:
      elif graph_type == 2:
      elif graph_type == 3:
      elif graph_type == 4:
      if graph_type == 5:
      elif graph_type == 6:
      elif graph_type == 7:
   plt.figure()
   plt.bar(x + 0.3, data3, 0.3, color='c')
   plt.legend(room, loc='upper right')
```

按照以上设置进行画图,总共八个图。

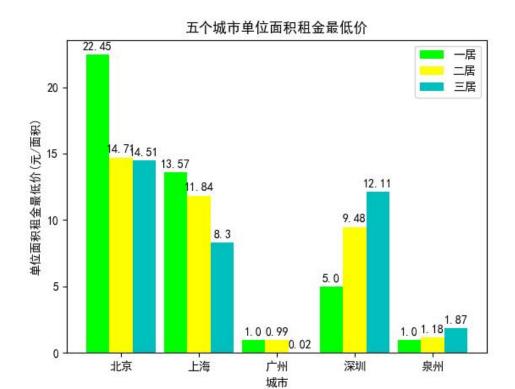


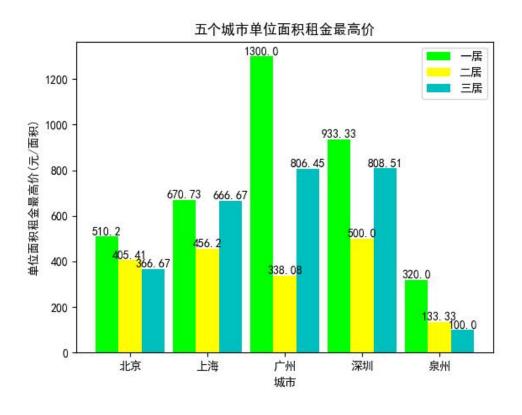


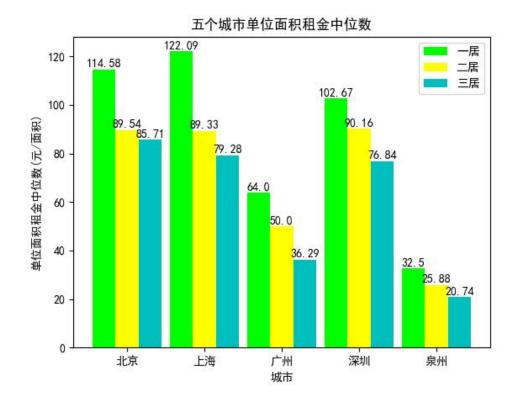


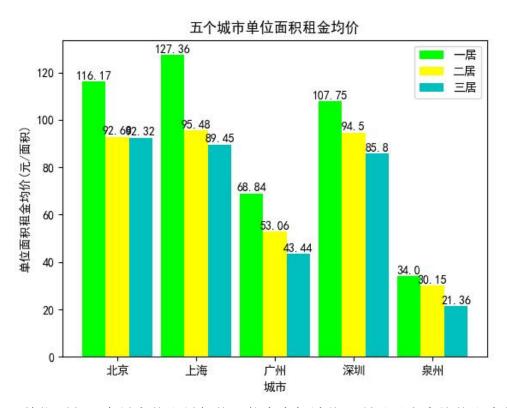


租金最高价和最低价可能存在极端值,所以只考虑均价和中位数。越多居的房子租金越高,北京和上海的租金很接近,是五个城市的最高。深圳第三,广州第四,泉州最低。









单位面积租金最高价和最低价可能存在极端值,所以只考虑均价和中位数。越少居的房子单位面积租金越高,北京、上海和深圳的租金很接近,是五个城市的最高。然后广州第四,泉州最低。

计算和分析每个城市不同板块的均价情况

```
# 只需要板块和租金的数据
beijing_block = beijing_df[['block', 'rent']]
shanghai_block = shanghai_df[['block', 'rent']]
guangzhou_block = guangzhou_df[['block', 'rent']]
shenzhen_block = shenzhen_df[['block', 'rent']]
quanzhou_block = quanzhou_df[['block', 'rent']]

# 按板块分组
beijing_block_dict = dict(list(beijing_block.groupby('block')))
shanghai_block_dict = dict(list(shanghai_block.groupby('block')))
guangzhou_block_dict = dict(list(guangzhou_block.groupby('block')))
shenzhen_block_dict = dict(list(shenzhen_block.groupby('block')))
quanzhou_block_dict = dict(list(quanzhou_block.groupby('block')))
```

将五个城市的租金数据按板块进行分组。

```
# 计算每个板块的租金均价、存在dict里
beijing_block_mean = {}
for key in beijing_block_dict.keys():
    beijing_block_mean[key] = round(beijing_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)
shanghai_block_mean = {}
for key in shanghai_block_dict.keys():
    shanghai_block_mean[key] = round(shanghai_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)
guangzhou_block_mean[key] = round(shanghai_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)
guangzhou_block_mean[key] = round(guangzhou_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)
shenzhen_block_mean = {}
for key in shenzhen_block_dict.keys():
    shenzhen_block_mean[key] = round(shenzhen_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)
quanzhou_block_mean = {}
for key in quanzhou_block_dict.keys():
    quanzhou_block_mean[key] = round(quanzhou_block_dict[key]['rent'].mean(), 2)

# 按租金均价从大到小排序
beijing_block_mean = dict(sorted(beijing_block_mean.items(), key=lambda item: item[1], reverse=True))
shanghai_block_mean = dict(sorted(shanghai_block_mean.items(), key=lambda item: item[1], reverse=True))
guangzhou_block_mean = dict(sorted(guangzhou_block_mean.items(), key=lambda item: item[1], reverse=True))
shenzhen_block_mean = dict(sorted(shenzhen_block_mean.items(), key=lambda item: item[1], reverse=True))
quanzhou_block_mean = dict(sorted(quanzhou_block_mean.items(), key=lambda item: item[1], reverse=True))
```

计算每个板块的租金均价,存在字典里。然后,按租金均价,从大到小,给 字典排序。

将五个字典输出至 csv 文件。

1	板块	租金均价(元)			
2	西山	24743.08	238	门头沟其它	2833. 11
3	中央别墅区	24269. 21	239		2703. 59
4	魏公村	21630. 27	240	古北口镇	2533, 33
5	燕莎	20975. 95	241	鼓楼街道	2403.66
6	官园	20631.83	242		2397. 14
7	东单	19781.82	243	The state of the s	2172
8	东大桥	18782.48	244	南口	2116.67
9	三元桥	18027.06	245		1840
10	西单	17585. 51	DOLON BURNEY	大兴机场空	1723. 69
11	万柳	17352. 4		琉璃河	1400

北京西山板块租金均价最高, 琉璃河板块最低。

1	板块	租金均价(元)			
2	黄浦滨江	35958. 18	183	书院镇	2900
3	徐汇滨江	23616.84	184	海湾	2719.86
4	老西门	23531.81	185	大团镇	2500
5	新天地	23428. 57	186	金泽	2500
6	四川北路	22137. 74	187	白鹤	2350
7	联洋	20797. 58	188	万祥镇	2327, 27
8	豫园	18039. 71	189	太仓	2300
9	崇明其它	18000	190	崇明新城	2285.71
10	陆家嘴	17867.74	191	车墩	2158
11	新江湾城	17497. 34	192	柘林	2157. 14

上海黄浦滨江板块租金均价最高,柘林板块最低。

1	板块	租金均价(元)			
2	黄埔村	45000	233	神岗镇	1823.5
3	二沙岛	37800	234	[体育中心]	1730
4	汇景新城	15342. 16	235	石滩镇	1583. 16
5	珠江新城东	12876. 28	236	福和镇	1578.26
6	珠江新城中	11989. 94	237	旺城片区	1533. 33
7	沙面	11826.32	238	派潭镇	1518.75
8	亚运大道中	10251. 03	239	钟落潭	1400
9	厦滘	10144. 44	240	旧城区	1350
10	人民北	9815.38	241	荔城富鹏	1034.09
11	华南碧桂园	9136. 41	242	小楼镇	1000

广州黄埔村板块租金均价最高,小楼镇板块最低。

1	板块	租金均价(元)			
2	深圳湾	32386.8	82	坪山	3924. 23
3	香蜜湖	23089. 11	83	松岗	3843.87
4	曦城	21989. 04	84	布吉水径	3813.7
5	红树湾	19432. 76	85	清水河	3713.71
6	华侨城	15934. 52	86	石岩	3631.99
7	观澜	14432. 2	87	布吉大芬	3552.17
8	蛇口	13217.66	88	丹竹头	3520.51
9	福田中心	11265.9	89	龙岗双龙	3513.41
10	科技园	10540. 28	90	坪地	3472. 23
11	竹子林	10473. 27	91	[宝安中心,	2190

深圳深圳湾板块租金均价最高,坪地板块最低。上图最低的数据同时处于宝安中心和西乡,不是常见数据,不考虑。

1	板块	租金均价(元)			
2	西街	5728. 57	35	磁灶镇	1749
3	泰禾广场	5209. 58	36	南安中心	1718. 69
4	城北路	3446.34	37	惠安县	1700
5	泉秀街	3306.86	38	泉港区	1696. 58
6	西湖	2902.67	39	南环路	1678. 28
7	丰泽街	2855. 22	40	紫帽镇	1638. 18
8	万达	2851. 9	41	城西路	1617. 65
9	涂门街	2848. 1	42	晋江周边	1615. 08
10	安溪县	2722. 35	43	石狮周边	1339. 4
11	东街	2572. 04	44	南安东	1116, 67

泉州西街板块租金均价最高,南安东最低。

比较各个城市不同朝向的单位面积租金分布情况

```
beijing_direction = beijing_df[['direction', 'unit_rent']]
shanghai_direction = shanghai_df[['direction', 'unit_rent']]
guangzhou_direction = guangzhou_df[['direction', 'unit_rent']]
shenzhen_direction = shenzhen_df[['direction', 'unit_rent']]
quanzhou_direction = quanzhou_df[['direction', 'unit_rent']]
beijing_direction_new = pd.DataFrame(columns=['direction', 'unit_rent'])
for index, row in beijing_direction.iterrows():
    dir_list = row['direction'].split()
    for i in range(len(dir_list)):
        row['direction'] = dir_list[i]
       beijing_direction_new = beijing_direction_new.append(row)
shanghai_direction_new = pd.DataFrame(columns=['direction', 'unit_rent'])
for index, row in shanghai_direction.iterrows():
   dir_list = row['direction'].split()
   for i in range(len(dir_list)):
        row['direction'] = dir_list[i]
        shanghai_direction_new = shanghai_direction_new.append(row)
guangzhou_direction_new = pd.DataFrame(columns=['direction', 'unit_rent'])
for index, row in guangzhou_direction.iterrows():
    dir_list = row['direction'].split()
    for i in range(len(dir_list)):
       row['direction'] = dir_list[i]
        guangzhou_direction_new = guangzhou_direction_new.append(row)
shenzhen_direction_new = pd.DataFrame(columns=['direction', 'unit_rent'])
for index, row in shenzhen_direction.iterrows():
    dir_list = row['direction'].split()
    for i in range(len(dir_list)):
       row['direction'] = dir_list[i]
        shenzhen_direction_new = shenzhen_direction_new.append(row)
quanzhou_direction_new = pd.DataFrame(columns=['direction', 'unit_rent'])
for index, row in quanzhou_direction.iterrows():
    dir_list = row['direction'].split()
    for i in range(len(dir_list)):
       row['direction'] = dir_list[i]
        quanzhou_direction_new = quanzhou_direction_new.append(row)
```

一条数据可能有多个朝向,改为多条只有一个朝向的数据。

3000 怀柔其它 82.99 南 北 2 36.15 例如这条数据改为一条朝向为南和一条为北的数据,其他项不变。

```
beijing_direction_dict = dict(list(beijing_direction_new.groupby('direction')))
shanghai_direction_dict = dict(list(shanghai_direction_new.groupby('direction')))
guangzhou_direction_dict = dict(list(guangzhou_direction_new.groupby('direction')))
shenzhen_direction_dict = dict(list(shenzhen_direction_new.groupby('direction')))
quanzhou_direction_dict = dict(list(quanzhou_direction_new.groupby('direction')))
beijing_direction_mean = {}
for key in beijing_direction_dict.keys():
   beijing_direction_mean[key] = round(beijing_direction_dict[key]['unit_rent'].mean(), 2)
shanghai_direction_mean = {}
for key in shanghai_direction_dict.keys():
    shanghai_direction_mean[key] = round(shanghai_direction_dict[key]['unit_rent'].mean(), 2)
guangzhou_direction_mean = {}
for key in guangzhou_direction_dict.keys():
   guangzhou_direction_mean[key] = round(guangzhou_direction_dict[key]['unit_rent'].mean(), 2)
shenzhen_direction_mean = {}
for key in shenzhen_direction_dict.keys():
quanzhou_direction_mean = {}
for key in quanzhou_direction_dict.keys():
beijing_direction_mean = dict(sorted(beijing_direction_mean.items(), key=lambda item: item[1]))
shanghai_direction_mean = dict(sorted(shanghai_direction_mean.items(), key=lambda item: item[1]))
guangzhou_direction_mean = dict(sorted(guangzhou_direction_mean.items(), key=lambda item: item[1]))
```

按照朝向进行分组,然后计算东、西、南、北、东北、东南、西北和西南八个方向的单位面积租金均价,保存在字典里,最后按值从小到大排序字典。

朝向(北京)	租金均价(朝向(上海)	租金均价(朝向(广州)	租金均价(朝向(深圳)	租金均价(朝向(泉州	租金均价(元)(泉州)
北	92.76	北	95. 98	东北	49.65	东南	91.45	北	25. 19
南	94.63	南	101.86	南	51.2	西北	96.95	南	25. 56
西南	103.1	东南	125. 32	东南	52.41	南	97. 33	东南	26. 45
东南	103.49	东	126.97	北	55. 67	西南	98. 2	西南	27. 85
东北	104. 23	西	128.32	西南	56. 57	东北	100.21	东	30.09
西	106.81	西南	132. 32	西北	59. 16	北	107. 52	西北	30.66
东	108.71	西北	133. 35	东	67.17	东	116.83	东北	32.94
西北	110.64	东北	140.02	西	75. 6	西	124.77	西	33. 62

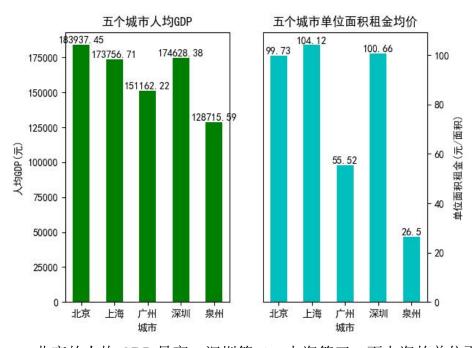
将字典输出至一个 csv 文件,内容如上。在五个城市的房子种,东和西朝向的单位租金均价都是偏高的,南和北朝向都是偏低。

查询各个城市人均 GDP, 分析并展示其和单位面积租金分布的关系

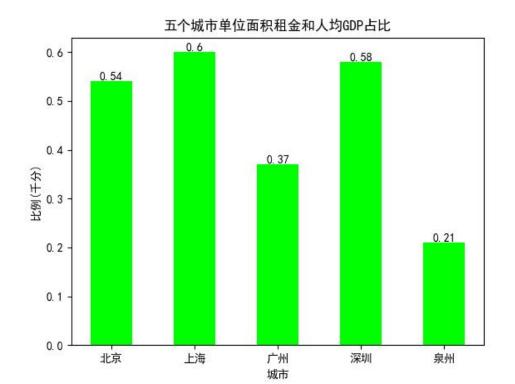
```
# 2021年人均GDP
beijing_gdp = 183937.45
shanghai_gdp = 173756.71
guangzhou_gdp = 151162.22
shenzhen_gdp = 174628.38
quanzhou_gdp = 128715.59
```

五个城市人均 GDP 分别如上。

计算单位面积租金均价/人均 GDP 的比例,然后画图。



北京的人均 GDP 最高,深圳第二,上海第三,而上海的单位面积租金均价最高,深圳第二,北京第三。广州和泉州的人均 GDP 和单位面积租金均价都是第四第五。



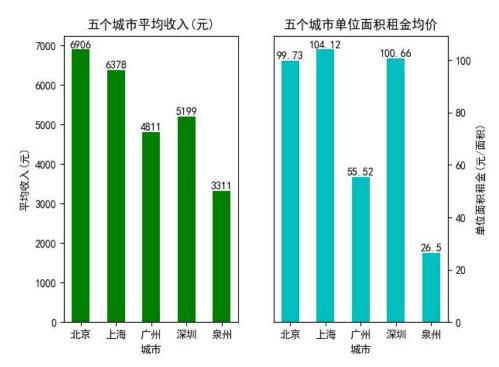
根据上图,上海的比例最高,深圳第二,北京第三,广州第四,泉州最低。 因此,在泉州租房的性价比最高,其次是广州。

查询各个城市的平均工资,分析并展示其和单位面积租金分布的关系

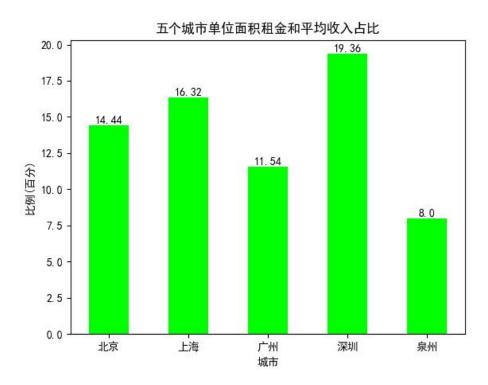
```
# 五个城市人均收入
beijing_income = 6906
shanghai_income = 6378
guangzhou_income = 4811
shenzhen_income = 5199
quanzhou_income = 3311
```

五个城市的平均收入如上。

计算单位面积租金均价/平均收入的比例,然后画图。



北京的平均收入最高,上海第二,深圳第三,而上海的单位面积租金均价最高,深圳第二,北京第三。广州和泉州的平均收入和单位面积租金均价都是第四第五。



根据上图,深圳的比例最高,上海第二,北京第三,广州第四,泉州最低。 因此,在深圳租房的负担最高,其次是上海。