گزارش پروژه 1 داده کاوی (بخش 1)

محمدرضا صيدگر -97222055

بخش اول پروژه راجع به داده هایی است از یک سامانه مسافرتی در نیویورک که اطلاعات مربوط به خانه هایی که به مسافران اجاره داده میشوند را در خود دارد.

اول از همه یه اطلاعات کلی از داده ها بدست آوردم که کل خانه ها 48895 است،اطلاعات مربوط به آخرین بازدید و بازدید خیلی از خانه ها در دسترس نیست و در آخر جنس هر متغیر که عددی است یا کتگوریکال.

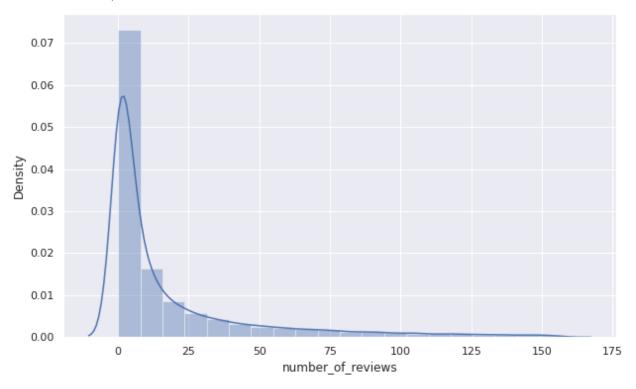
در مرحله اول داده کاوی اطلاعات بسیار کلی ای از داده های عددی موجود بدست آوردم مثلا میانگین قیمت همه خانه ها حدودا 152 دلار است، حداقل شب برای اجاره میانگین 7 شب است، هر خانه ای به طور میانگین 23 تا بازدید داشته است و همینطور 112 روز از سال در دسترس و قابل book کردن هستن.

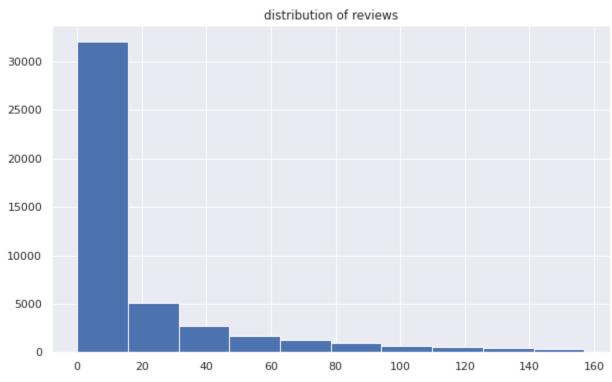
در مرحله بعدی داده های outlier را حذف کردم چون ممکن است این داده ها روی آماره ها و آنالیز کردن داده ها تاثیر منفی بگذارند اما این کار را روی عرض و طول جغر افیایی انجام ندادم چون ممکن است خانه های اطراف شهر نیویورک حذف شوند و فقط خانه های مرکز شهر باقی بمانند که به ما دید خوبی نمی دهد.درنهایت 45743 داده باقی ماندند.

از طرفی چون داده های ناموجود در دیتاست داشتیم ،داده های عددی را با میانگین آن ستون جایگزین کردم و داده های غیر عددی را با پرتکرار ترین عضو آن ستون درنهایت دیگر هیچ داده ی null نداشتیم.

در ادامه آمدم ستون number of review را مورد بررسی قرار دادم چونکه این ستون میتوان دید خوبی به ما بدهد از بازخورد مسافران. در این ستون که دیگر داده پرت هم ندارد میانگین 18 است یعنی هرخانه میانگین 18 تا بازدید

دارد و خانه ای وجود دارد که بازدیدی نداشته و همینطور خانه ای که 157 بازدید داشته به عنوان کمترین و بیشترین بازدید و انحراف معیار هم 29 است.

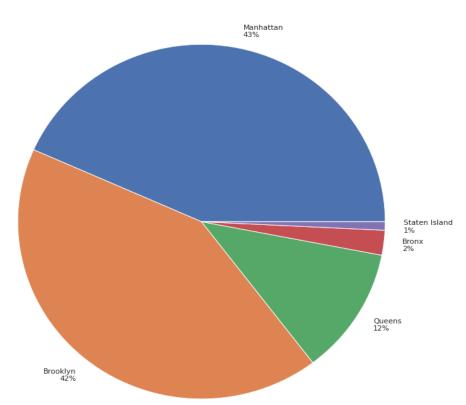




دو تصویر بالا توزیع داده های ستون بازدید ها را نشان میدهد و به شکل واضح مشخص است که این توزیع نرمال نیست. همین طور میانگین ،میانه و مد رو بررسی کردم که کلا اعداد متفاوتی بدست آمد.

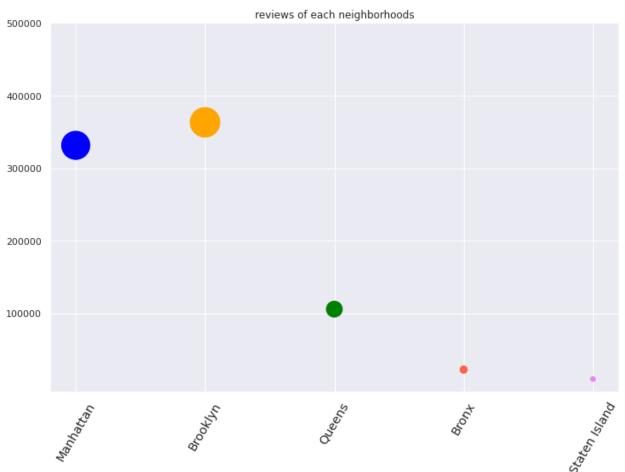
because mean is 18.2 , median is 5 and) mode is 0

بخش بعدی تعداد خانه ها را در محله های بزرگ بررسی کردم که 43% خانه های موجود از منهتن بود،42% از بروکلین،12% از کویینز،2% برونکس و 1% هم جزیره استاتن.



number of house in each neighborhood

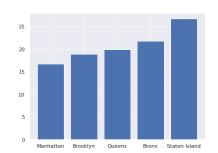
شکل بالا درک بهتری را به ما از میزان خانه های هر محله میدهد. حال تعداد کل بازدید ها از خانه های هر محله را بررسی کردیم که طبق انتظار بازدید ها کلا از محله های منهتن و بروکلین بیشتر است و این ناشی از تعداد خانه های آنجا است (البته اینطور میتوان برداشت کرد که چون مناطق منهتن و بروکلین در نیویورک، مناطق محبوب تری هستند اکثر خانه هم طبق انتظار مسافران آنجا ارائه میشود).

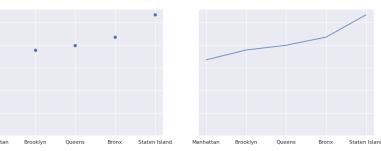


میتوان از شکل دقیق تر متوجه شویم که بروکلین و خانه های آن منطقه محبوب تر است نسبت به منهتن چونکه با توجه به اینکه تعداد خانه هایش کمتر است از آن ولی تعداد باز دید هایش بیشتر است.

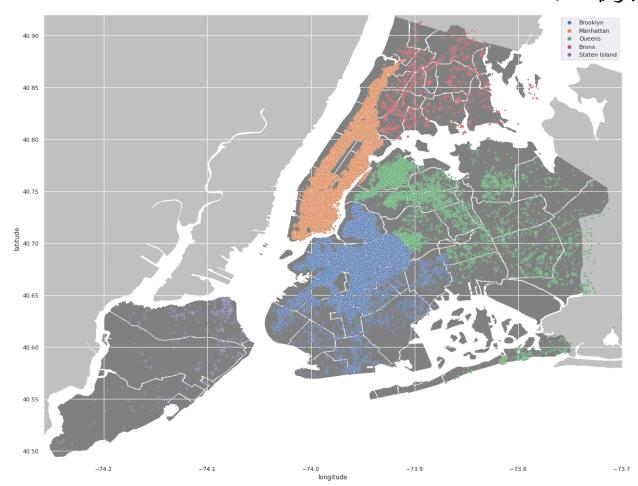
در قسمت بعدی اطلاعات بالا را تقسیم بر تعداد خانه ها کردیم که یک دید جدیدی به ما بدهد از میانگین بازدید هر خانه در منطقه های مختلف به این دلیل که کلا محله منهتن و بروکلین با تعداد خانه بالا در همه آمار ها بالا هستند و نمی توان همه چیز را متوجه شد.



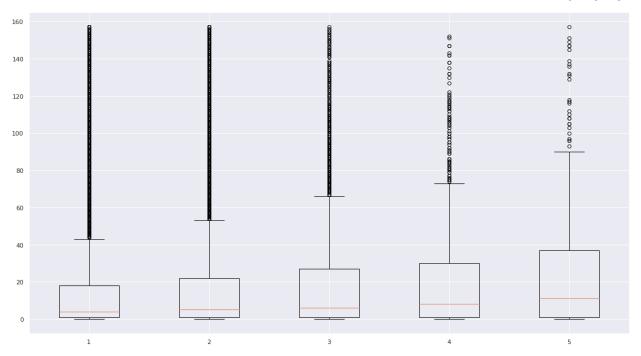




این نمودار ها به ما بازدید متوسط هر خانه در منطقه های مختلف را میدهد که نشان میدهد مناطقی که تعداد خانه ها کمتر است بر عکس بازدید از هر خانه می تواند بیشتر باشد از طرفی بازدید از هر خانه در منهتن و بروکلین آمار کمتری نسبت به بقیه مناطق دارد و دلیلش این است که انقدر تعداد خانه ها زیاد است احتمال کمتری وجود دارد مسافری که به آن منطقه بیاید حتما از یه خانه مشخص بازدید کند.



این شکل به ما منطقه بندی شهر نیویورک با رنگ های متمایز و خانه های موجود را نشان میدهد.

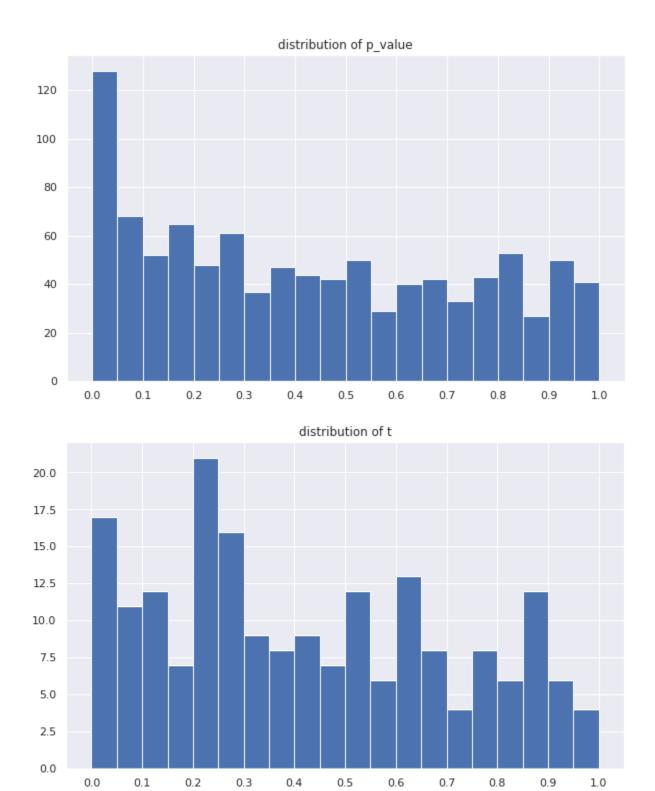


	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
neighbourhood_group								
Bronx	1034.0	21.738878	30.774726	0.0	1.0	8.0	30.0	152.0
Brooklyn	19221.0	18.897144	30.359137	0.0	1.0	5.0	22.0	157.0
Manhattan	19830.0	16.718406	28.732725	0.0	1.0	4.0	18.0	157.0
Queens	5304.0	19.941365	29.654287	0.0	1.0	6.0	27.0	157.0
Staten Island	354.0	26.661017	35.243118	0.0	1.0	11.0	37.0	157.0

و در نهایت این شکل هم توزیع بازدید های هر منطقه به ترتیب عدد(1-منهتن,2-بروکلین,3-کویینز,4-برونکس,5-جزیره استاتن)را نشان میدهد که باز مشخص است بازدید از خانه های منهتن فشرده شده در بازه 0 تا 20 است. جدول زیر نمودار هم توصیفات عددی از نمودار را نشان می دهد. در ادامه از آماره توصیفی anova استفاده کردم برای اینکه ببینیم از نظر آماری هم آیا بازدید های این مناطق باهم متفاوت است یا خیر که در این تست p value بسیار کمتر از 0.05 که در نتیجه بسیار کمتر از نظر تعداد بازدید باهم متفاوت هستند.

حال بررسی رو ریزتر کردیم در حد مقایسه منهتن و بروکلین که در قسمت بالا مشاهده کردیم که در کل مجموع تعداد بازدید های منهتن بیشتر بود حالا میخوایم ببینیم آیا از نظر آماری هم میتوان این نتیجه را گرفت یا خیر.

1000 بار سمپل های 200 تایی رو از دو منطقه مذکور برداشتم و ttest را روی این دو اجرا کردم که این 1000 تا اجرا نتایج متفاوتی داشت که در نمودار های زیر توزیع p_value و t را مشاهده می کنید.



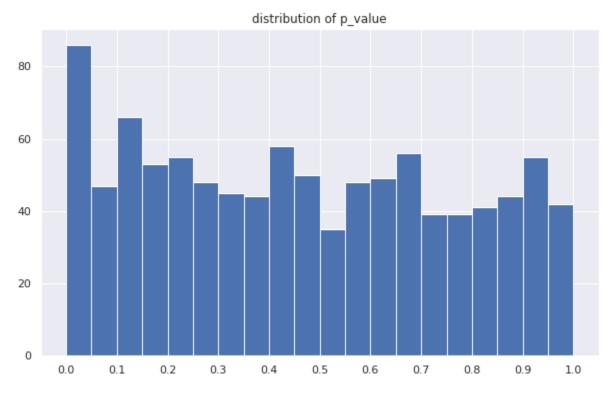
این نشان میدهد که این دو منطقه ممکن با هم تفاوتی نداشته باشند.

بار دیگر روی کل داده های این دو محله ttest را اجرا کردیم:

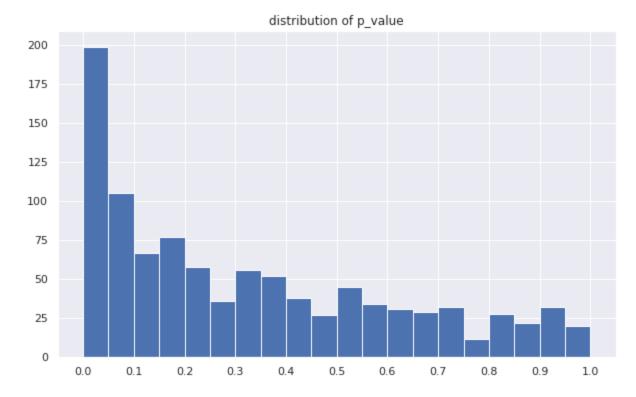
t = -7.28 $_{\odot}$ P_value = 10^{-13}

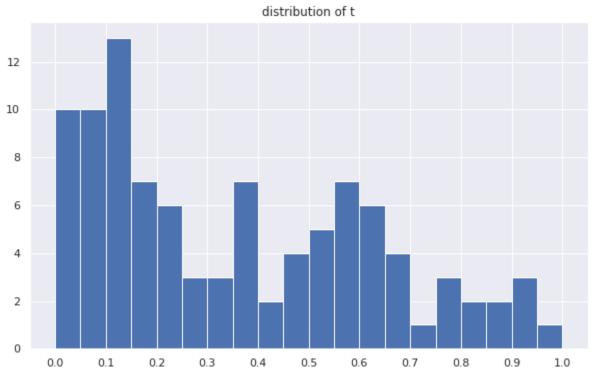
که این نشان می دهد فرض 0 رد میشود یعنی برابر نیستند اما آماره t نشان میدهد که این تفاوت خیلی هم زیاد نیست.

در قسمت بعد منطقه بخشی از منهتن به شکل random رو با بخشی از همه مناطق بررسی کردم که این دفعه بیشتر نتیجه تصادفی ای داشتیم شکل زیر:



در ادامه دو محله منهتن و کویینز رو مورد بررسی قرار دادم که 1000 بار تصادفی سمپل 200 تایی گرفتم:

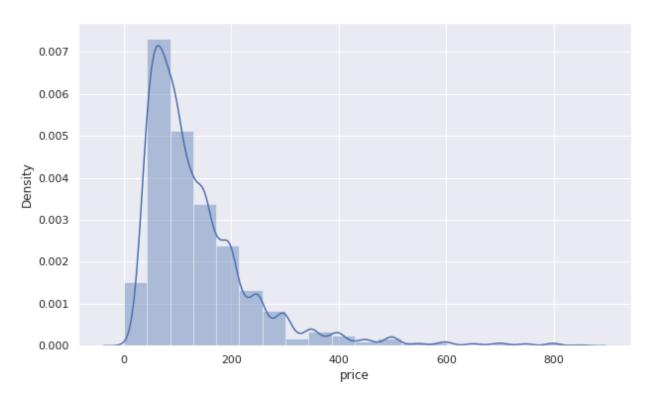




این دو نشان میدهد که احتمال تفاوت بین منهتن و کویینز بیشتر است.

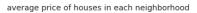
حال بررسی را روی ستون قیمت یا price انجام دادم. اول از همه اطلاعات کلی بدست آوردم مثل قیمت هر خونه به طور میانگین 137 دلار است و خونه های رایگان وجود دارند و همینطور خونه ای با قیمت 860 دلار وجود دارد ، میانه قیمت هم 103 دلار است.

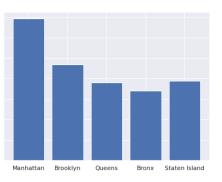
دوباره آمدم نمودار توزیع داده های قیمت را رسم کردم:

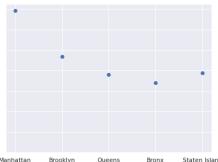


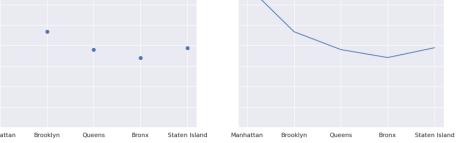


که باز هم مشخص است این داده ها توزیع نرمال ندارند. بعد از این در این قسمت امدم قیمت متوسط هر خانه در هر منطقه را بدست آوردم:

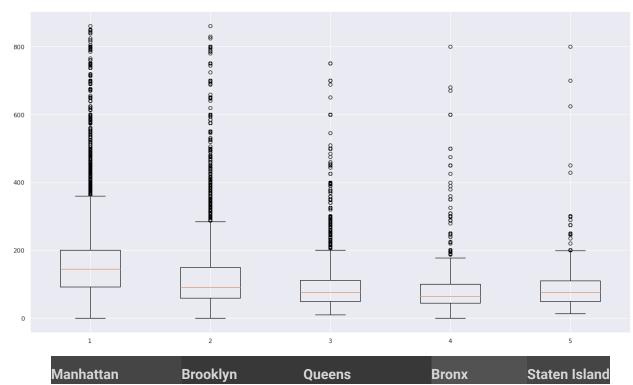








مشخص است که به طور میانگین هر خانه در منهتن گران تر است از بروکلین و بروکلین گران تر است از جزیره استاتن و او هم گران تر از کویینز و در آخر هم برونکس که برای مسافران خانه های با قیمت کمتر را ارائه می دهد.

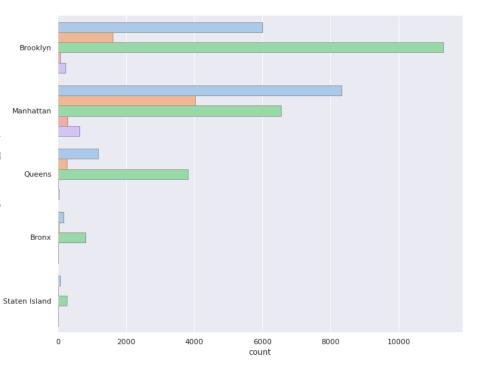


	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
neighbourhood_group								
Bronx	1034.0	85.219536	74.140347	0.0	45.0	65.0	99.75	800.0
Brooklyn	19221.0	116.709745	89.185967	0.0	60.0	90.0	150.00	860.0
Manhattan	19830.0	172.746193	121.769897	0.0	92.0	145.0	200.00	860.0
Queens	5304.0	94.949284	70.214812	10.0	50.0	75.0	111.25	750.0
Staten Island	354.0	97.225989	85.473153	13.0	50.0	75.0	109.75	800.0

شکل بالا نمودار های جعبه ای هر منطقه را بر روی قیمت ارائه می دهد و جدول هم توصیفات عددی نمودار است.

تو قسمت بعد یک ستون جدید به اسم range of price برای خانه ها در نظر گرفتم که همان قیمت است فقط کتگوریکال است و به range آن قیمت که ارزان یا گران است اشاره می کند.

نمودار زیر دید کلی نسبت به نوع قیمتی خانه های در مناطق مختلف را به ما می دهد.

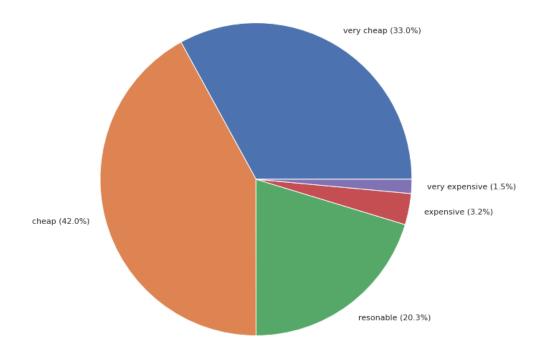


اما نمودار های زیر هر منطقه را به شکل جدا بررسی می کند:

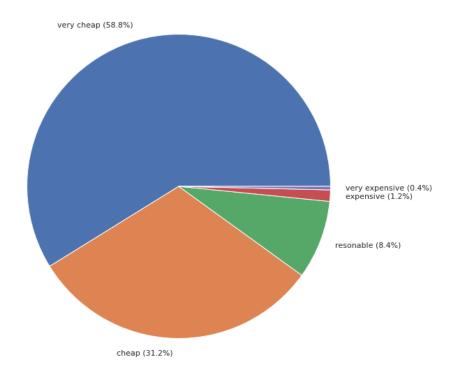
range_of_price

very cheap very expensive

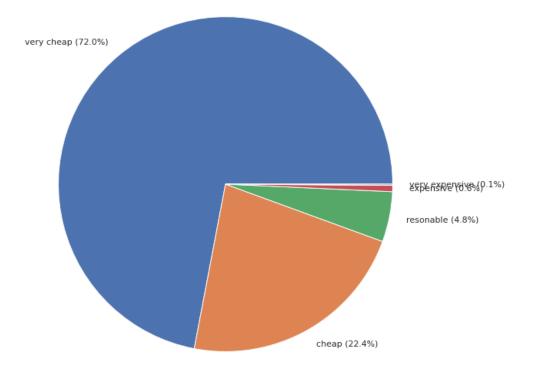
range of price in Manhattan



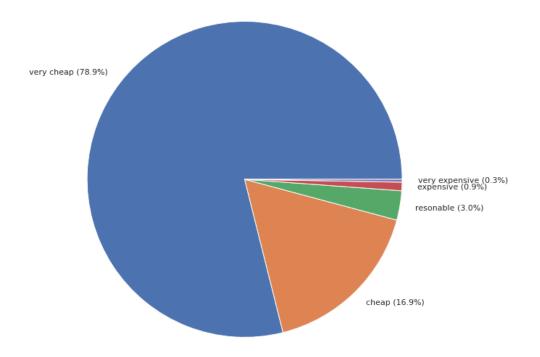
range of price in Brooklyn



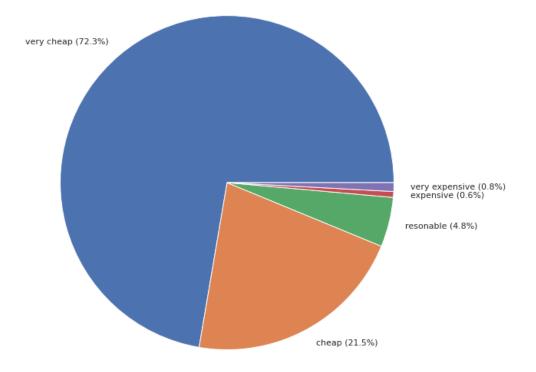
range of price in Queens



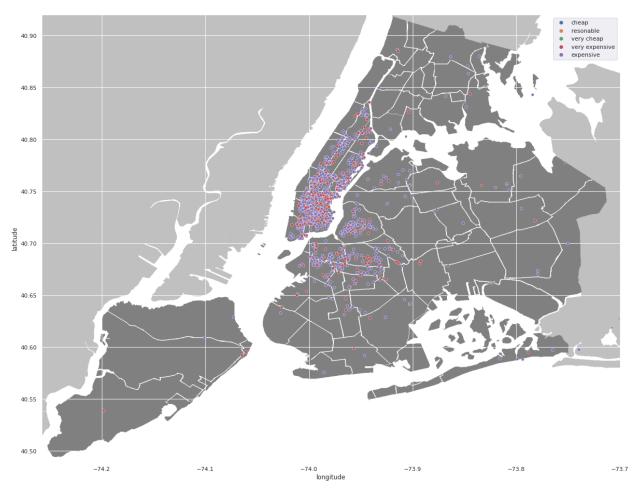
range of price in Bronx



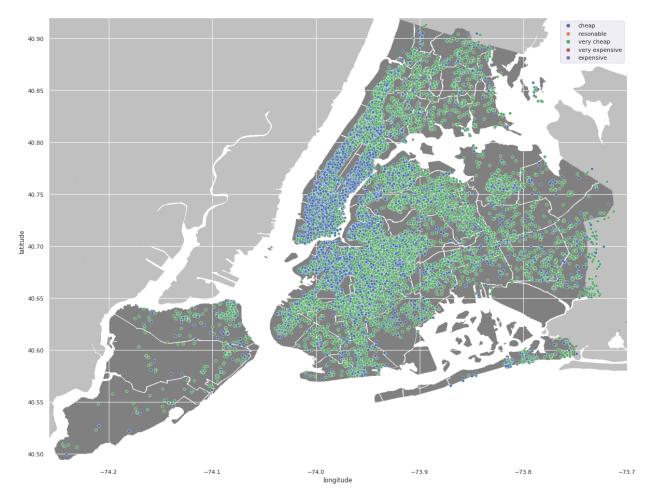
range of price in Staten Island



از تفاوت های محسوس و قابل توجه میتوان گفت که در بروکلین تعداد خانه های خیلی ارزان بیشتر است از منهتن و از طرفی تعداد خانه های گران و خیلی گران منهتن از همه جا ها بیشتر است.



این نقشه هم میتواند دیدی را نسبت به خانه های گران و بسیار گران به ما بدهد که مشخصا اکثرا در منهتن و بروکلین هستند.



این نقشه هم خانه های ارزان و بسیار ارزان را برای ما مشخص کرده است که نتایج قبلی که گرفتیم اینجا هم کاملا قابل رویت است.

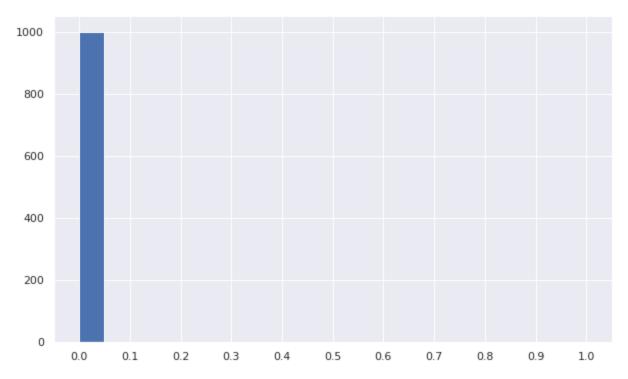
در ادامه تست های آماری انجام دادیم:

تست anova رو هر 5 منطقه:

(F_onewayResult(statistic=1091.5493275441468, p_value=0.0

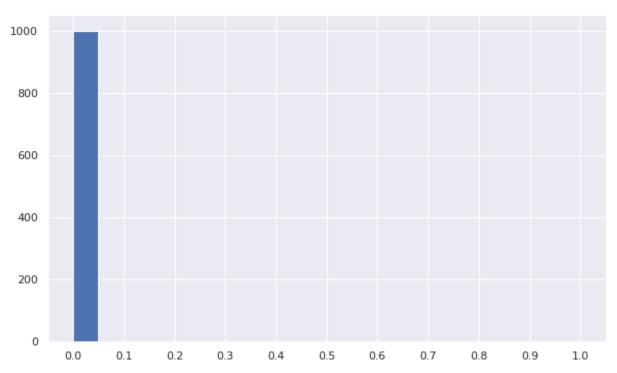
که یعنی باهم بسیار متفاوت هستند

تست ttest روی منهتن و بروکلین:



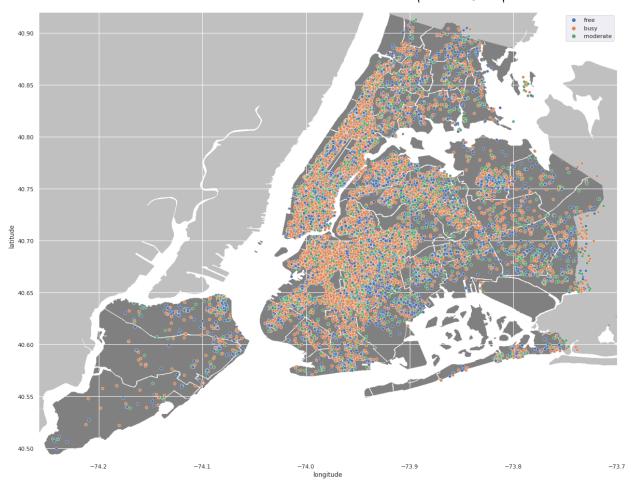
که همه 1000 بار p_value کمتر از 0.05 بوده.

تست ttest روی منهتن و کویینز:

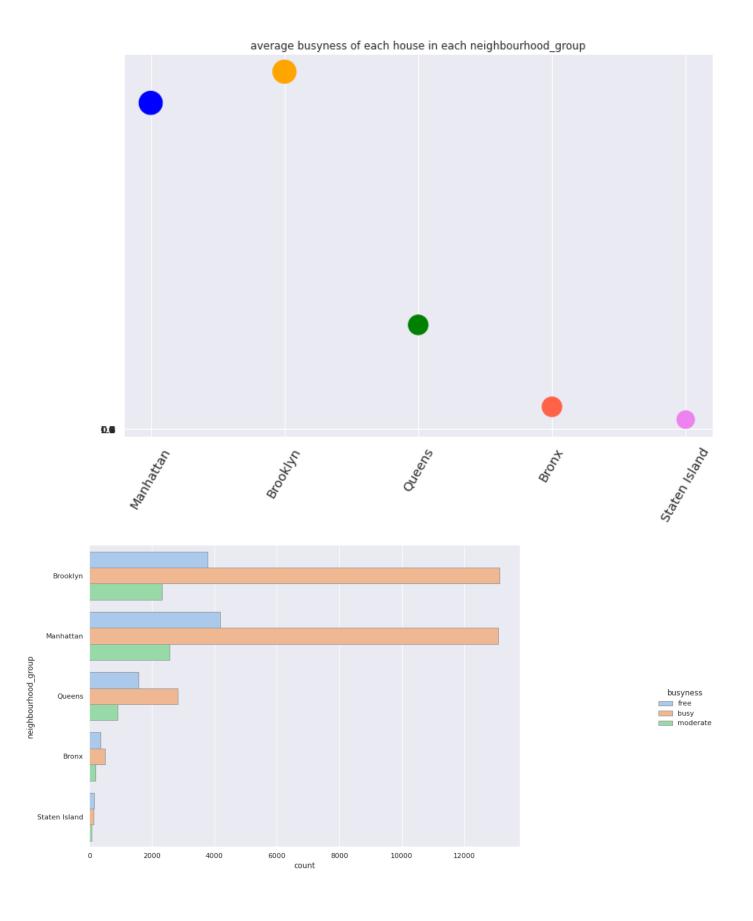


در بخش بعدی شلوغ بودن خانه ها را بررسی کردم که میتوان از ستون availability_365 استفاده کرد چون آن خانه ای که خلوت است تعداد روز های بیشتری در دسترس است و خانه هایی که شلوغ اند تعداد روز کمتر در دسترس هستند.

باز هم مثل بالا در دسترس بودن را به 3 بخش free و moderate و moderate تقسیم کردیم و این ستون رو که شمال 3 دسته است به داده ها اضافه کردیم تا بر اساس این تصمیم گیری کنیم.

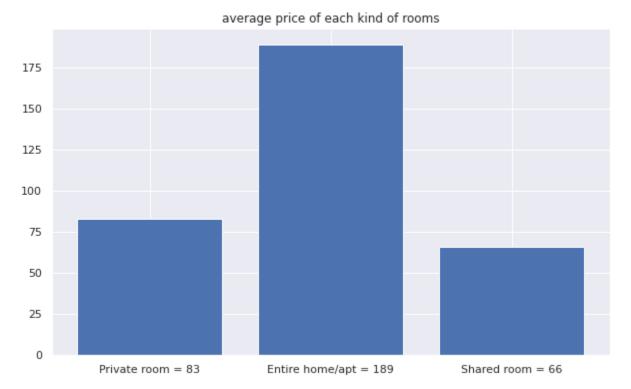


این طور که از این شکل می بینیم باز هم بیشتر خانه های مهنن و بروکلین کمتر در دسترس هستند و سرشان شلوغ تر است.

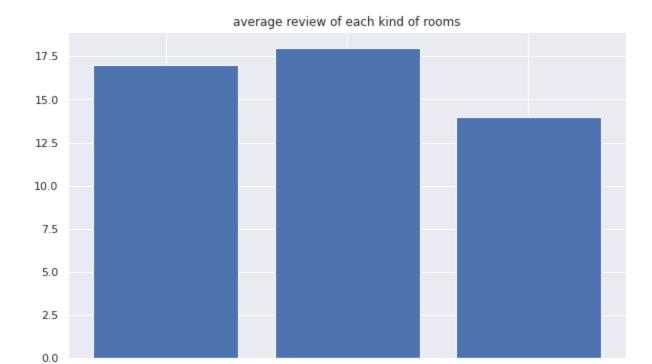


این نمودارها هم به ما دقیق نشان میدهد که هر خانه در هر منطقه چقدر احتمال دارد که busy باشد و سرش شلوغ باشد.

در بحث بعدی نوع هر خانه را با قیمت آن بررسی کردیم



نمودار بالا نشان می دهد که نوع اتاق به طور متوسط چه قیمتی می تواند باشد. که یعنی آنهایی که به شکل خانه خصوصی و آپارتمانی هستند قیمت بالاتر و بعد بعد اتاق ها خصوصی و در آخر هم اتاق ها اشتراکی هم کمترین قیمت ها را دارند و برای مسافرانی که قیمت کمتر برایشان مهم است این گزینه آخر مورد مناسب تری است.



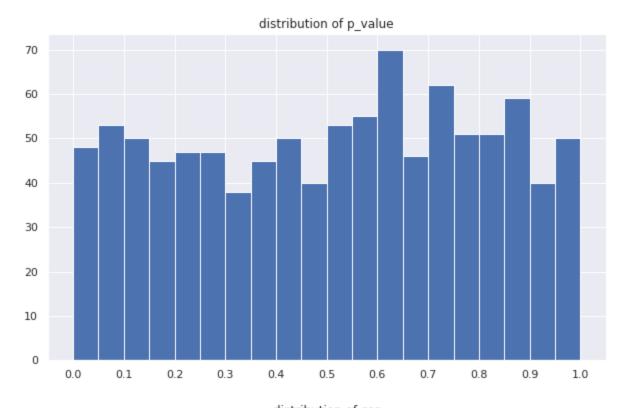
Entire home/apt = 18

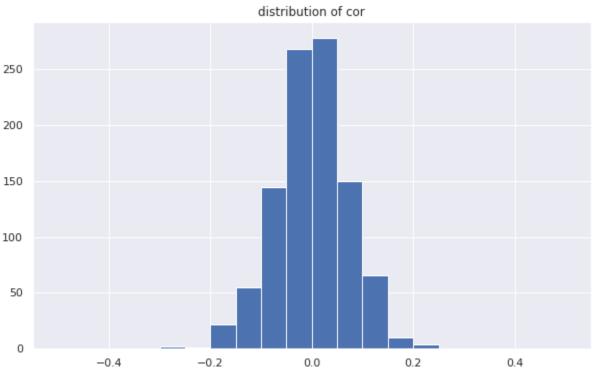
Private room = 17

این هم نمودار تعداد بازدید از هر نوع اتاق به طور متوسط.

Shared room = 14

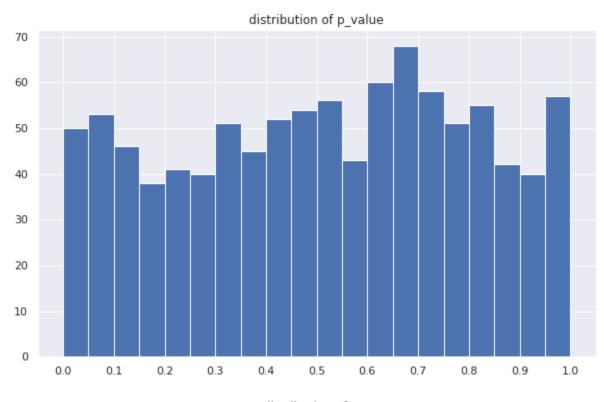
در ادامه تست های کورولیشن بین متغیر های عددی زدم: بین قیمت و تعداد بازدید:

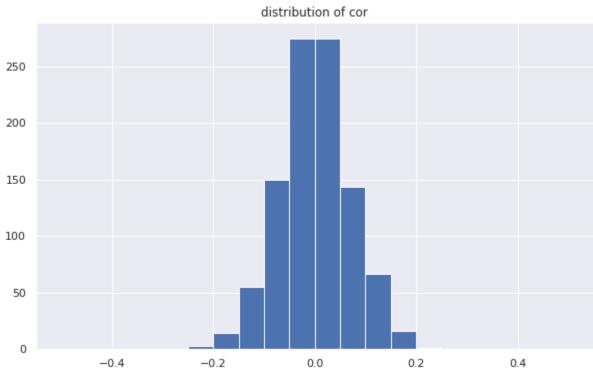




این 2 توزیع نشان می دهد که همبستگی خاصی بین این 2 متغیر وجود ندارد.

بین در دسترس بودن و تعداد باز دید:





این 2 توزیع نشان می دهد که همبستگی خاصی بین این 2 متغیر وجود ندارد.

در بخش بعدی آخرین بازدیدی که از هر خانه شد را بررسی کردیم و براساس سال آخرین بازدید آنهایی که 2019 بازدید داشتند برچسب good گرفتند ، not bad گرفتند با این منطق که خانه ای که آخرین بازدید از آن مربوط به 2 سال قبل است احتمالا خانه خوبی نخواهد بود.



این هم خانه هایی که برچسب بد را گرفته اند.

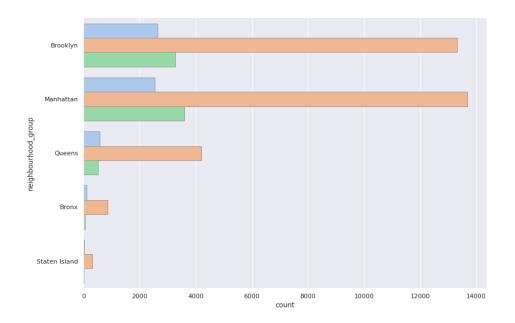
	status			
	count	unique	top	freq
neighbourhood_group				
Bronx	1034	3	good	862
Brooklyn	19221	3	good	13317
Manhattan	19830	3	good	13689
Queens	5304	3	good	4200
Staten Island	354	3	good	307

در هر منطقه به طور جدا خانه های خوب تعداد بیشتری دارند.

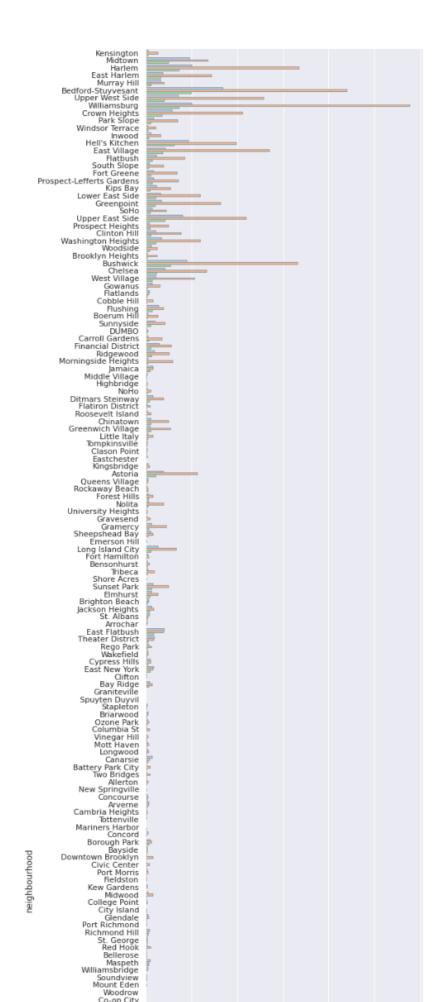
	neighbourhood_group												
ount	unique	top	freq										
7448	5	Manhattan	3591										
32375	5	Manhattan	13689										
5920	5	Brooklyn	2638										
	7448 32375	7448 5 32375 5	22375 5 Manhattan										

از 7448 خانه بد،3591 خانه در منهتن است بیشتر از هر منطقه دیگری. از 32375 خانه خوب هم 13689 خانه در منهتن است بیشتر از هر منطقه دیگر.

البته ممکن است نتایج این بخش منطقی و درست نباشد چون که خیلی از داده ها در این ستون خالی بود.



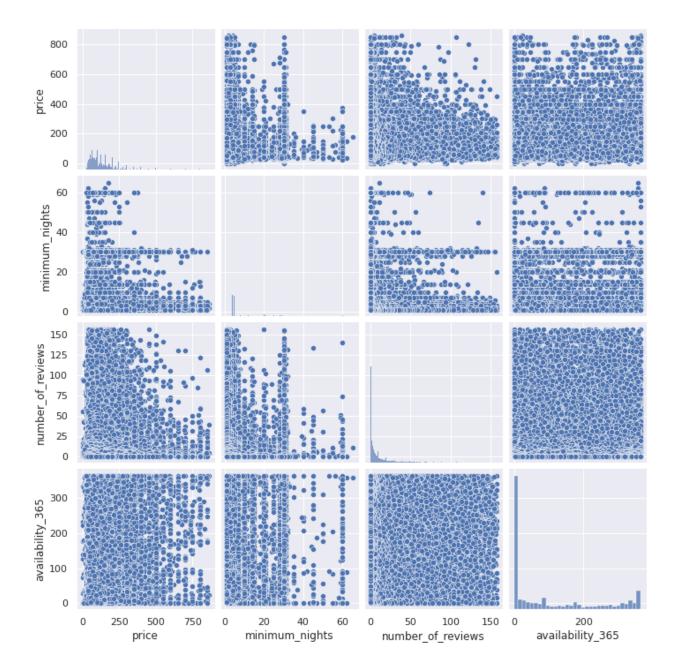


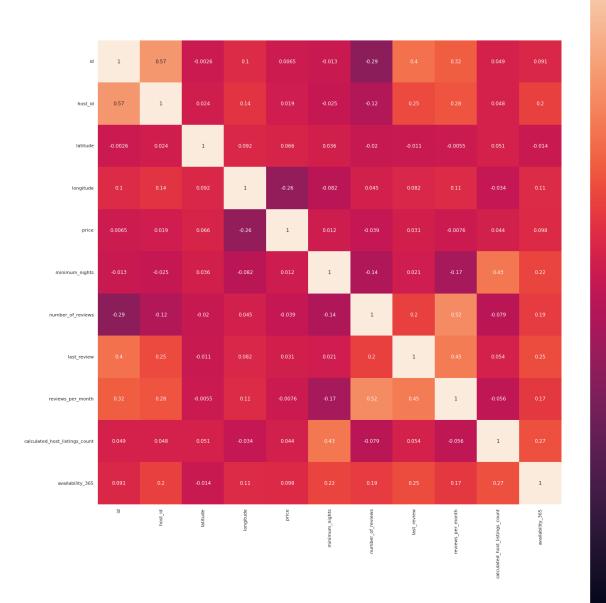


busyness
free
busy
moderate

در اینجا هم همانطور که در شکل بالا میبینیم خانه های هر محله کوچک از نظر شلوغ و خلوت بودن مورد بررسی قرار گرفت که میتوان فهمید شلوغ ترین محله williamsburg در بروکلین است یا Bedford-Stuyvesant که این هم در بروکلین است.

در آخر یک سری بررسی روی همبستگی انواع داده ها انجام داده شد:





مثلا می توان به این اشاره کرد که id با last review یک رابطه ای دارند که اگر id یک خانه بیشتر باشد(احتمالا این خانه اخیرا به این سامانه اضافه شده و جدید است) آخرین بازدید آن هم بیشتر است یعنی اخیرا مورد بازدید قرار گرفته است.

در بخش آخر برای اینکه قیمت هر آگهی رو پیشبینی کنیم یک سری از ستون هایی که خیلی بدر د بخور نبودند را حذف کردیم مثل ستون های زیر:

'Neighbourhood',"id",'name','host_id','host_name','latitude','longitude','last_review','reviews_per_month','calculated_host_listings_count','range_of_price'

ستون هایی که کتگوریکال هستند را label encode و 20% باقیمانده برای تست. کرده. 80% داده ها را داده های آموزشی کرده و 20% باقیمانده برای تست. داده ها را اول MinMaxScale کرده و نتیجه رو داده های اموزشی 53.0 و روی داده های تست 0.32 شد و دوباره داده های StandardScale کرده و نتیجه روی داده های اموزشی و تست 0.33 و 0.32 شد که خیلی نتایج خوبی نشد هرچه عدد به 1 نزدیک تر باشد بهتر است

The coefficient of determination R**2 is defined as (1-u/v), where u is the residual sum of squares ((y_true - y_pred)** 2).sum() and v is the total sum of squares ((y_true - y_true.mean()) ** 2).sum()

گزارش پروژه 1 داده کاوی (بخش 2)

داده های بخش دوم در رابطه با خانه های کشور آلمان است و مشخصات هر کدام از خانه ها ستون های ما است. هدف در این بخش کشف رابطه بین قیمت rent آن خانه و دیگر خصوصیات آن مانند متراژ خانه و تعداد اتاق های خانه و داشتن یا نداشتن یک سری از امکانات دیگر.

در مرحله اول پاکسازی داده را انجام دادم مثلا ستون هایی که بیش از 50% آن ها خالی بود را پاک کردم و ستون هایی که کلا بدرد بخور نبودند را حذف کردم مثل 'scoutld', 'heatingType', 'newlyConst', 'yearConstructed', ... firingTypes', ...

چون مهم ترین ستون برای ما total rent است و میخواهیم آن را پیشبینی کنیم پس داده هایی را که این ستون آن خالی یا null بود را پاک کردم.

بقیه داده های خالی که متغیر عددی بودند را با میانگین آن ستون و داده های خالی کتگوریکال را با پر تکرار ترین متغیر پر کردم.

داده های پرت را هم حذف کردم به این شکل که در هر ستونی که عددی است ، داده ای که از میانگین آن ستون به اندازه بیشتر از 3 برابر انحراف معیار دور باشد داده پرت شناخته میشود.

نمودار های زیر روابط هر یک از ستون های مهم را با تارگت ما یعنی قیمت rent نشان می دهد:

رابطه داشتن یا نداشتن باغ با قیمت اجاره:

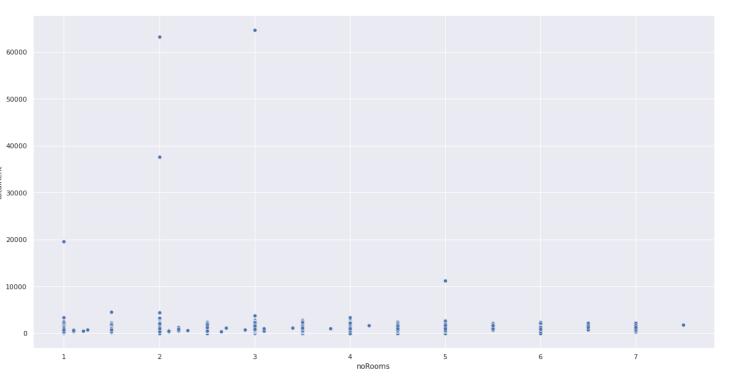
که خیلی رابطه معنا داری از رو این شکل ندارند



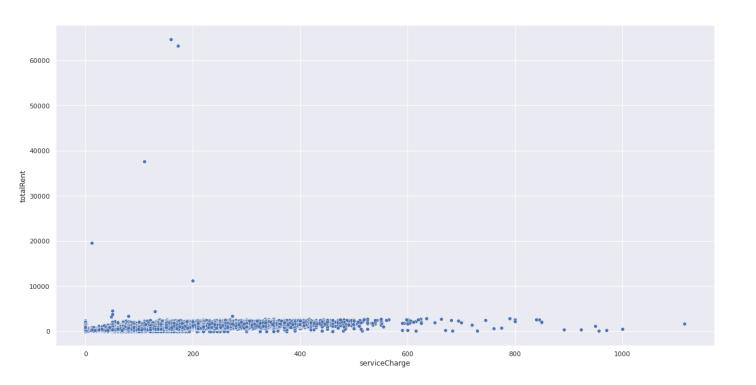
رابطه داشتن یا نداشتن آشپزخانه با قیمت اجاره: که اینجا هم خیلی رابطه معنا داری از رو این شکل ندارند



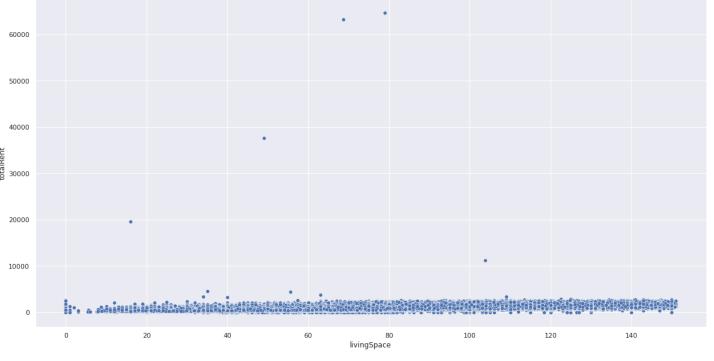
رابطه تعداد اتاقهای خانه با قیمت اجاره: که از رو این شکل خانه های 2 اتاقه قیمت های بیشتری هم تا حدی دارند.



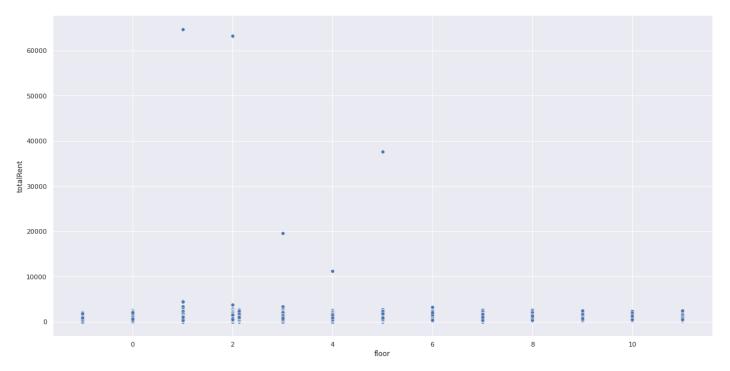
رابطه سرویس شار ژبا قیمت اجاره: اینجا نشون میده یک رابطه ای وجود دارد و وقتی سرویس شار ژزیاد باشد قیمت اجاره کم نخواهد بود.



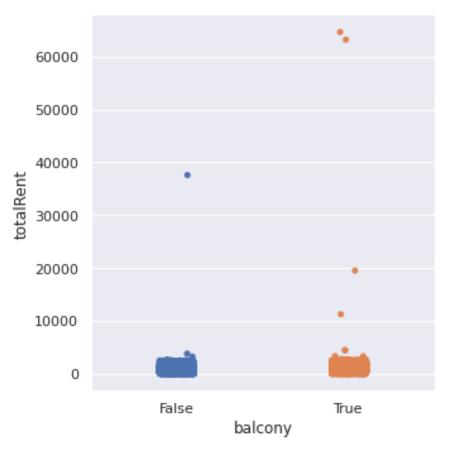
رابطه متراژ خانه با قیمت اجاره: اینجا هم یک رابطه ای دیده میشود که وقتی متراژ خانه بالا میرود قیمت اجاره نسبت به متراژ پایین تر بیشتر میشود.



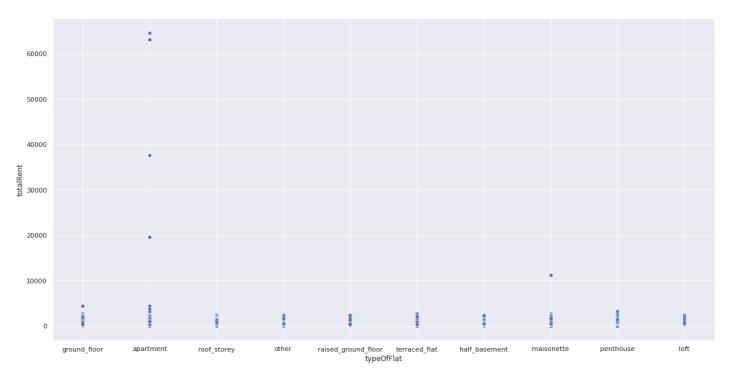
رابطه طبقه با قیمت اجاره: از این شکل هم میتونیم متوجه بشیم که خونه طبقه 1 و 2 دارای اجاره بیشتری میتوانند باشند.



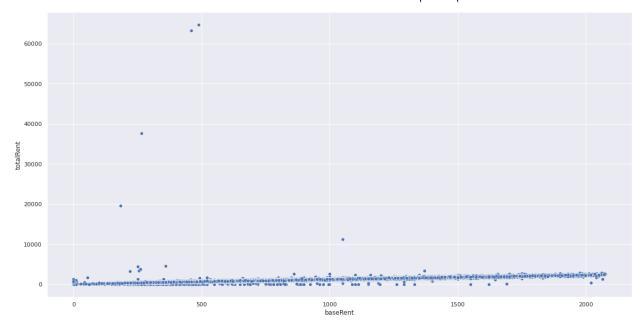
رابطه داشتن یا نداشتن بالکن با قیمت اجاره: که خیلی رابطه معنا داری از رو این شکل ندارند



رابطه نوع خانه با قیمت اجاره: از این شکل هم میتوان متوجه شد که خانه های طبقه همکف و خانه های آپارتمانی و پنت هاوسی دارای قیمت های بیشتر میتوانند باشند



رابطه اجاره پایه با قیمت اجاره: یک رابطه کاملا مستقیم باهم دارند و با بالا رفتن آن دیگری بالا میرود.



شكل زير هم كوروليشن يا رابطه تمام متغير ها با هم را نشان ميدهد:

serviceCharge	1	0.23	0.18	0.19	0.018	0.57	0.1	0.072	0.56	0.64	0.56	0.15	0.46	-0.078	-0.018	-0.017	0.45	0.045	0.62
balcony	0.23	1	0.1	0.11	0.014	0.26	0.058	0.17	0.28	0.26	0.3	0.091	0.19	-0.16	0.013	0.05	0.19	-0.0032	0.25
picturecount	0.18	0.1	1	0.085	0.005	0.24	0.14	0.055	0.27	0.24	0.26	0.0029	0.15	-0.04	0.0012	-0.00051	0.15	0.11	0.23
pricetrend	0.19	0.11	0.085	1	0.036	0.4	0.25	-0.039	0.48	0.13	0.51	0.31	0.0027	0.008	-0.0081	0.02	-0.0095	-0.044	0.13
telekomUploadSpeed	0.018	0.014	0.005	0.036	1	0.023	-0.014	0.023	0.024	-0.0081	0.025	-0.027	-0.0016	0.004	0.013	0.025	-0.0044	-0.0097	-0.0092
totalRent	0.57	0.26	0.24	0.4	0.023	1	0.23	0.031	0.86	0.61	0.82	0.28	0.39	-0.13	-0.018	-0.0088	0.39	0.021	0.6
hasKitchen	0.1	0.058	0.14	0.25	-0.014	0.23	1	-0.0046	0.28	0.025	0.29	0.17	-0.09	-0.027	-0.035	-0.035	-0.097	0.06	0.031
cellar	0.072	0.17	0.055	-0.039	0.023	0.031	-0.0046	1	0.019	0.076	0.021	0.0017	0.1	-0.015	-0.019	0.0063	0.1	0.11	0.07
baseRent	0.56	0.28	0.27	0.48	0.024	0.86	0.28	0.019	1		0.94	0.34	0.4	-0.15	-0.027	-0.019	0.39	0.028	0.64
livingSpace		0.26	0.24	0.13	-0.0081	0.61	0.025	0.076	0.65	1		0.14	0.78	-0.082	-0.037	-0.1	0.77	0.078	0.97
baseRentRange	0.56	0.3	0.26	0.51	0.025	0.82	0.29	0.021	0.94		1	0.37	0.42	-0.14	-0.051	-0.048	0.41	0.028	0.66
geo_plz	0.15	0.091	0.0029	0.31	-0.027	0.28	0.17	0.0017	0.34	0.14	0.37	1	0.058	0.038	-0.093	-0.14	0.037	-0.03	0.14
noRooms	0.46	0.19	0.15	0.0027	-0.0016	0.39	-0.09	0.1	0.4	0.78	0.42	0.058	1	-0.032	0.0049	-0.072	0.99	0.062	0.75
thermalChar	-0.078	-0.16	-0.04	0.008	0.004	-0.13	-0.027	-0.015	-0.15	-0.082	-0.14	0.038	-0.032	1	-0.057	-0.075	-0.04	0.023	-0.082
floor	-0.018	0.013	0.0012	-0.0081	0.013	-0.018	-0.035	-0.019	-0.027	-0.037	-0.051	-0.093	0.0049	-0.057	1	0.44	0.0095	-0.14	-0.038
numberOfFloors	-0.017	0.05	-0.00051	0.02	0.025	-0.0088	-0.035	0.0063	-0.019	-0.1	-0.048	-0.14	-0.072	-0.075	0.44	1	-0.063	-0.12	-0.1
noRoomsRange	0.45	0.19	0.15	-0.0095	-0.0044	0.39	-0.097	0.1	0.39	0.77	0.41	0.037	0.99	-0.04	0.0095	-0.063	1	0.06	0.75
garden	0.045	-0.0032	0.11	-0.044	-0.0097	0.021	0.06	0.11	0.028	0.078	0.028	-0.03	0.062	0.023	-0.14	-0.12	0.06	1	0.076
livingSpaceRange		0.25	0.23	0.13	-0.0092	0.6	0.031	0.07		0.97		0.14	0.75	-0.082	-0.038	-0.1	0.75	0.076	1
	serviceCharge	balcony	picturecount	pricetrend	telekomUploadSpeed	totalRent	hasKitchen	cellar	baseRent	livingSpace	baseRentRange	geo_plz	noRooms	thermalChar	floor	numberOfFloors	noRoomsRange	garden	livingSpaceRange

در نهایت داده ها را اسکیل کرده و مدل رگرسیون خطی را روی 80% داده ها آموزش داده و روی 20% باقی مانده تست کردیم که نتیجه آن روی داده های آموزشی و تست 0.75 و 0.78 است که اعداد بسیار خوبی است.