تمرین اول درس داده کاوی

بخش تشریحی:

سوال اول:

- سن: پيوسته،
- جنسیت : باینری،
 - درآمد: پيوسته،
- وضعیت تاهل : اسمی،
 - فرزند دارد : باینری،
 - شغل : اسمى،
- میزان تحصیلات : ترتیبی،
- تعداد اعضای خانواده : گسسته
- 💠 Histogram: پیوسته مانند سن، درآمد
- ❖ Pie Chart باینری و اسمی مانند جنسیت، وضعیت تاهل، فرزند دارد و شغل
- ❖ Box Plot: مناسب داده های ترتیبی و پیوسته مثل میزان تحصیلات، سن و درآمد
- ❖ Bar Chart: مناسب دیتای گسسته و باینری و اسمی مانند تعداد اعضای خانواده، جنسیت، وضعیت تاهل، فرزند دارد و شغل

سوال دوم:

۱.ابتدا فرمول میانگین، میانه، چارک اول و سوم و همچنین انحراف معیار را مینویسیم:

$$ar{x}_A = rac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$
ميانگين: •

• میانه: اگر تعداد فرد باشد و دیتاها هم سورت شوند وسطی و اگر زوج باشند و سورت شده میانگین دو عدد وسط

- چارک اول: میانه نیمه اول دیتا
- چارک سوم: میانه نیمه دوم دیتا

$$\sigma_A = \sqrt{rac{\sum_{i=1}^n (x_i - ar{x}_A)^2}{n}}$$
انحراف معیار: •

پس از فهم فرمول ها به سراغ انجام محاسبات برای هر سری ویژگی میرویم که نتایج آن به شرح زیر است:

انحراف معيار	چارک سوم	چارک اول	میانه	میانگین	سری ویژگی
۲۵.۷۸	۶۸	٣٨	۵۲	۵٠.٧٣	Α
۵.۳۹	14	٨	11	۸.۰۱	В

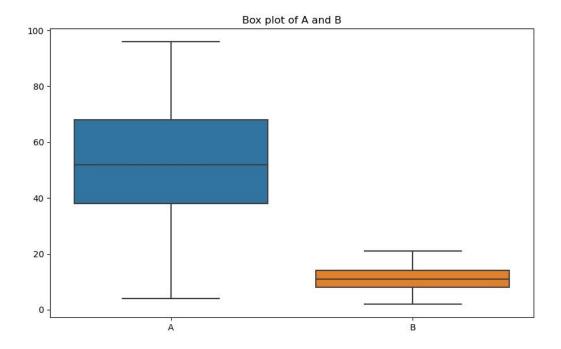
۲.برای رسم Box Plot برای این قسمت از کد پایتون استفاده میکنیم ساختار کد و خروجی به شرح زیر است:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

A = [55,72,60,54,42,64,43,89,96,38,79,52,56,92,7,8,24,39,44,68,68,52,4,16,73,46,96,38,20,27]
B = [11,16,13,11,9,14,9,19,20,8,17,11,12,20,2,3,5,8,9,14,14,11,2,4,15,9,21,8,4,5]

plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.boxplot(data=[A, B])
plt.xticks([0, 1], ['A', 'B'])
plt.title('Box plot of A and B')

plt.show()
```



در مورد نحوه پراکندگی هم واضح است که در سری ویژگی A دامنه و رنج تغییرات بالاست و به طور کلی فشردگی داده ها حول میانه بالاست که همین دلیل باعث شده که دامنه رنج آبی کم باشد در مورد سری ویژگی B هم میتوان گفت به طور کلی داده ها اندازه کوچکتری دارند و تغییرات آن ها نیز کم است باز هم بازه چارک اول تا سوم نسبت به کل سری ویژگی اندازه کوچکی دارد که نشان دهنده تجمع داده در حول میانه است.

۳. نمودار هیستوگرام(۲۰ بین) :

```
import matplotlib.pyplot as plt

A = [55, 72, 60, 54, 42, 64, 43, 89, 96, 38, 79, 52, 56, 92, 7, 8, 24, 39, 44, 68, 68, 52, 4, 16, 73, 46, 96, 38, 20, 27]

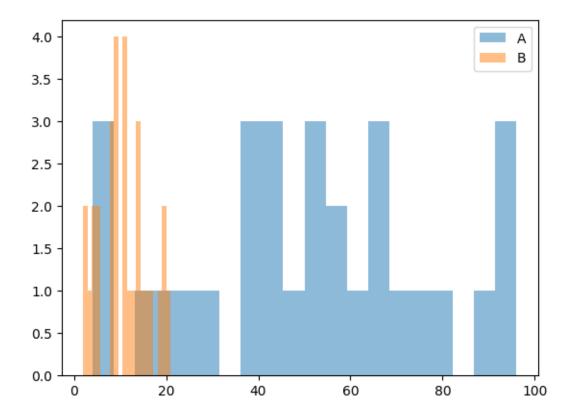
B = [11, 16, 13, 11, 9, 14, 9, 19, 20, 8, 17, 11, 12, 20, 2, 3, 5, 8, 9, 14, 14, 11, 2, 4, 15, 9, 21, 8, 4, 5]

plt.hist(A, bins=20, alpha=0.5, label='A')

plt.hist(B, bins=20, alpha=0.5, label='B')

plt.legend(loc='upper right')

plt.show()
```



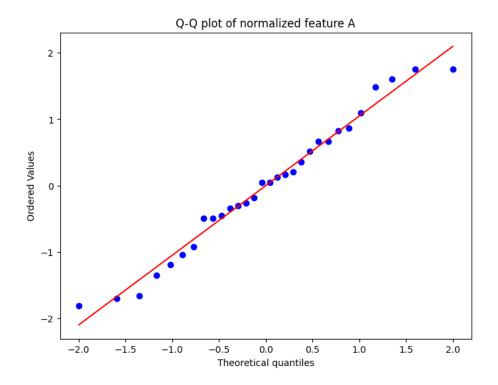
۴. فرمول آن به صورت مقابل است که از میانگین کم میکنیم و بر انحراف معیار تقسیم میکنیم به عبارتی هر ویژگی چند انحراف معیار از میانگین فاصله دارد.

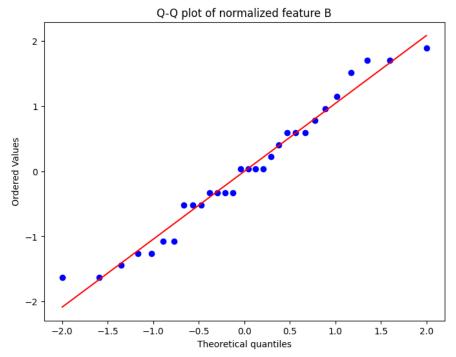
$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

انجام یک مورد : 30.70 - 60 تقسیم بر 30.70 که معادل تقریبا 30.70 - 60 میشود.

نرمال شده A:

نرمال شده B:





و اگر بخواهیم آنها را با هم مقایسه کنیم:

چیزی که قابل بیان است، این است که در مقادیر میانی، شباهت دو توزیع به هم زیاد است ولی در انتها و ابتدا این انحراف زیاد میشود.

۵. برای تشخیص این مورد از ضریب همبستگی پیرسون استفاده میکنیم، که میزان همبستگی خطی دو توزیع را بدست میاورد:

$$r = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2 (y_i - \bar{y})^2}}$$

با محاسبه این مقدار برای توزیع به عدد تقریبا ۰.۹۹۶ میرسیم که به شدت بالاست ، پس میتوان همبستگی را تایید کرد.

بخش عملى:

بر روی colab ران میشود و تنها لازم است فایل زیپ دیتاست در کنار فایل آپلود شود.

پیش پردازش:

۱.ابتدا در رابطه با مشکلات ادغام کردن فایل ها و سپس راه حل های آن میپردازیم، همانطور که در pdf هم اشاره شد اصلی ترین مشکل تفاوت های موجود در نام ستونها بود، مشکل بعدی هم وجود یک سری پارامترها در یک سری فایل ها بود که در دیگر ایستگاهها حضور نداشتند.

با نگاه دقیق به فایلها دریافتیم که این تفاوت ها معمولا آنچنان قوی نیستند که نام پارامتر را به طور کلی تغییر دهند مثلا صرفا _ اضافه شده است یا حروف اول کلمات بزرگ هستند یا بین بخش های مختلف . گذاشته است، که این موارد به راحتی به کمک پایتون قابل حل است(اگر تفاوت در نام ها هم موجود بود دو روش میتوانستیم استفاده کنیم ۱۰ یک فانکشن استخراجگر بنویسیم که مثلا به دنبال تکه τ برود که هر ترکیبی از آن میتواند بیانگر دما در ساعت τ باشد τ یک فانکشن تعریف کنیم برای تشخیص نزدیکی کلمات بدین معنی که نزدیک ترین کلمه در فایل های مختلف یک ستون را تشکیل دهند و برای فاصله بین کلمات هم میتوانیم مثلا از Cosine similarity استفاده کنیم.) ولی الان با استفاده از فانکشن های زیر که ابتدا همه را کنیم سپس _ و . را حذف کنیم مشکلمان حل میشود :

```
import pandas as pd
import os

def standardize_column_names(df):
    df.columns = df.columns.str.lower()
    df.columns = df.columns.str.replace(' ', '')
    df.columns = df.columns.str.replace('_', '')
    df.columns = df.columns.str.replace('.', '')
    return df
```

در گام بعدی برای هندل کردن ستون های متفاوت در ایستگاه های متفاوت تنها موقع مرج کردن دیتافریم index میگذاریم که دیتافریم جدید را دوباره index گذاری میکند و ستون های اضافی هم هندل میشود.

```
def standardize_column_names(df):
    df.columns = df.columns.str.lower()
    df.columns = df.columns.str.replace(' ', '')
    return df

def merge_excel_files(directory):
    merged_df = pd.DataFrame()

for filename in os.listdir(directory):
    if filename.endswith(".csv"):
        df = pd.read_csv(os.path.join(directory, filename))

df = standardize_column_names(df)

merged_df = pd.concat([merged_df, df], ignore_index=True)

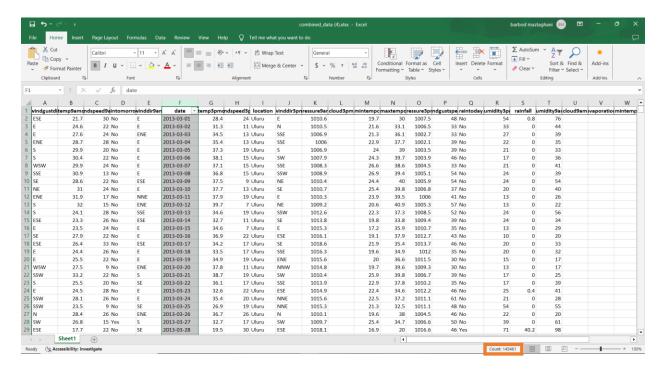
return merged_df

merged_df = merge_excel_files('weatherAUS/')
merged_df.to_excel("combined_data.xlsx",index=False)
```

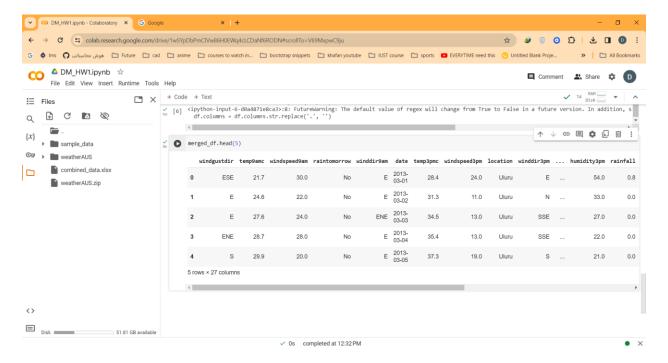
کد را هم از این جا به بعد روی google colab ران میکنیم چون حجم محاسبات زیاد شده است و میتوان از TPU GPU استفاده کرد.

در مورد توضیح کد هم ابتدا تمامی فایل های CSV را میخواند نام ستون ها را نرمال میکند و سپس با کمک concat آنها را با هم ترکیب میکند و در نهایت در یک فایل excel ذخیره میکند خروجی هم ساختاری مانند شکل زیر دارد:

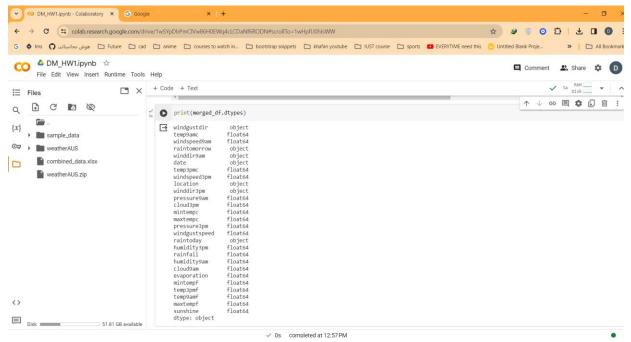
₽ +) * @ * +							combined_dat	a (4).xlsx - Exc	:el						barbod ma	zlaghani 🛚 🖽	E	4-0	0 X
	Home Ins	ert Page Layou	t Formulas	Data Review	View Help	∇ Tell me w	vhat you want													P
Paste	X Cut Copy ✓ Format Painte Iipboard	Calibri B I U	- 11 - - - <u>- </u> Font	* A A = =	= = % ~		ap Text erge & Center		% 9 500 .					insert Dele	ete Format	∑ AutoSu	Z I Sort &	Find & Select *	Add-ins	
A1	v 1	× √ fx	windgustdi	ir																,
4	A B	С	D E	F	G	н	1	К	1	M	N	0	р	0	R	S	Т	U	V	W
_		mondspeed9ain		r9an date		speed3r locatio	n vinddir3p		loud3pm mir				dgustspe		y umidity3		umidity9ar	cloud9am	vaporatio	
2 ESE	21	.7 30 N	0 E	2013-03-01	28.4	24 Uluru	E	1010.6		19.7		1007.5		No	5					_
3 E	24	.6 22 N	o E	2013-03-02	31.3	11 Uluru	N	1010.5		21.6	33.1	1006.5	33	No	3	3 0	44			
4 E	27	.6 24 N	o ENE	2013-03-03	34.5	13 Uluru	SSE	1006.9		21.3	36.1	1002.7	33	No	2	7 0	39			
5 ENE	28	.7 28 N	o E	2013-03-04	35.4	13 Uluru	SSE	1006		22.9	37.7	1002.1	39	No	2	2 0	35			
6 S	29	.9 20 N	o E	2013-03-05	37.3	19 Uluru	S	1006.9		24	39	1003.5	39	No	2	1 0	33			
7 S	30	.4 22 N	o E	2013-03-06	38.1	15 Uluru	SW	1007.9		24.3	39.7	1003.9	46	No	1	7 0	36			
8 WSW	V 29	.9 24 N	p E	2013-03-07	37.1	15 Uluru	SSE	1008.3		26.6	38.6	1004.5	33	No	2	1 0	41			
9 SSE	30	.9 13 N	o E	2013-03-08	36.8	15 Uluru	SSW	1008.9		26.9	39.4	1005.1	54	No	2	4 0	39			
10 SE	28	.6 22 N	o ESE	2013-03-09	37.5	9 Uluru	NE	1010.4		24.4	40	1005.9	54	No	2	4 0	54			
11 NE	1	31 24 N	o E	2013-03-10	37.7	13 Uluru	SE	1010.7		25.4	39.8	1006.8	37	No	2	0 0	40			
12 ENE	31	.9 17 N	o NNE	2013-03-11	37.9	19 Uluru	E	1010.3		23.9	39.5	1006	41	No	1	3 0	26			
13 S	3	32 15 N	o ENE	2013-03-12	39.7	7 Uluru	NE	1009.2		20.6	40.9	1005.3	57	No	1	3 0	22			
14 S	24	.1 28 N	o SSE	2013-03-13	34.6	19 Uluru	SSW	1012.6		22.3	37.3	1008.5	52	No	2	4 0	56			
15 ESE	23	.3 26 N	o ESE	2013-03-14	32.7	11 Uluru	SE	1013.8		19.8	33.8	1009.4	39	No	2-	4 0	34			
16 E	23	.5 24 N		2013-03-15	34.6	7 Uluru	E	1015.3		17.2	35.9	1010.7	35	No	1					
17 SE	27			2013-03-16	36.9	22 Uluru	ESE	1016.1		19.1		1012.7	43	No	1					
18 ESE	26	.4 33 N		2013-03-17	34.2	17 Uluru	SE	1018.6		21.9	35.4	1013.7	46	No	2	0 0	33			
19 E	24	.4 26 N	o E	2013-03-18	33.5	17 Uluru	SSE	1016.3		19.6	34.9	1012	35	No	2	0 0				
20 E	25			2013-03-19	34.9	19 Uluru	ENE	1015.6		20		1011.5		No	1					
21 WSV				2013-03-20	37.8	11 Uluru	NNW	1014.8		19.7		1009.3		No	1					
22 SSW				2013-03-21	38.7	19 Uluru	SW	1010.4		25.9		1006.7		No	1					
23 S	25			2013-03-22	36.1	17 Uluru	SSE	1013.9		22.9		1010.2		No	1					
24 E	24			2013-03-23	32.6	22 Uluru	ESE	1014.9		22.4		1012.2		No	2:					
25 SSW				2013-03-24	35.4	20 Uluru	NNE	1015.6		22.5		1011.1		No	2					
26 SSW				2013-03-25	26.9	19 Uluru	NNE	1015.3		21.3		1011.1		No	5					
27 N	28			2013-03-26	36.7	26 Uluru	N	1010.1		19.6		1004.5		No	2:					
28 SW	26			2013-03-27	32.7	17 Uluru	SW	1009.7		25.4		1006.6		No	3					
29 ESE	17		o SE	2013-03-28	19.5	30 Uluru	ESE	1018.1		16.9	20	1016.6	46	Yes	7	1 40.2	98			
	Sheet1	+									: 4									Þ
Ready	(Accessibility:	Investigate													Cour	nt: 27		п	_	+ 1009



۲. پنج سطر ابتدایی به صورت زیر است:

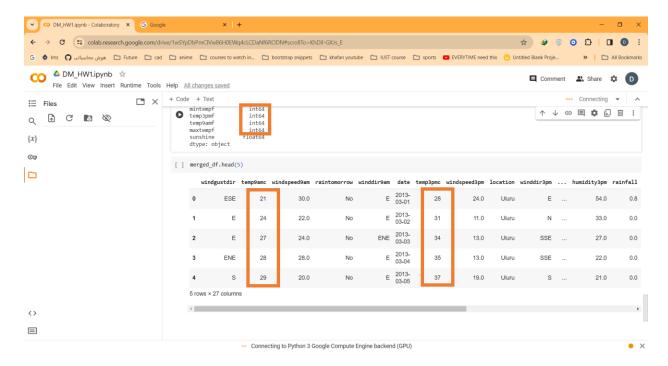


۳.به کمک dtypes این کار را انجام میدهیم :



۴.برای اینکار ابتدا لازم است که تمامی ستون هایی که temp دارند را شناسایی کنیم سپس تایپ آنها را به int تغییر دهیم، همچنین در اینجا یک چالش داشتیم آن هم اینکه Nan را نمیتوان به Int تغییر داد برای همین این مقادیر را در این ستون ها به مقدار ۹۹- تغییر دادیم که در داده های خودمان غیرممکن است (اگر با صفر پر میکردیم ممکن بود داده واقعا در آن لحظه صفر باشد و در ادامه به مشکل میخوردیم). خروجی و کد را در ادامه میبینیم:

```
temp_columns = [col for col in merged_df.columns if 'temp' in col]
for col in temp_columns:
    merged_df[col] = merged_df[col].fillna(-99).astype(int)
print(merged_df.dtypes)
```



۵.برای بدست آوردن سایز دیتافریم در RAM از کتابخانه sys استفاده میکنیم :

```
import sys

size_in_bytes = sys.getsizeof(merged_df)
size_in_kb = size_in_bytes / 1024
size_in_kb = size_in_kb / 1024

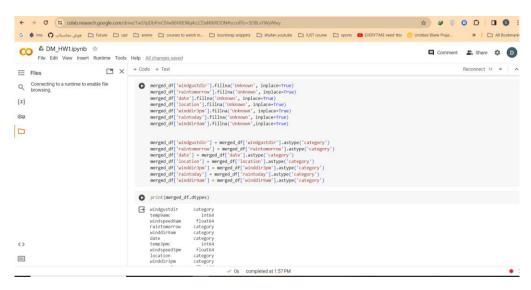
size_in_mb = size_in_kb / 1024

print(f*Size of df in Bytes: (size_in_bb)**)
print(f*Size of df in KB: (size_in_bb)**)

print(f*Size of df in KB: (size_in_bb)**)

Size of df in KB: 82791.3173828125
size of df in KB: 82791.3173828125
size of df in KB: 82791.3173828125
```

۶. بدین صورت تمامی متغیرهای باینری و اسمی را به category تغییر میدهیم، ابتدا مقادیر را از NULL به Unknown تغییر میدهیم سپس به کمک astype به category تبدیل میکنیم :



۷.با توجه به تغییرات داده شده و تغییرات که در ادامه میبینیم حجم به ۲۳ مگابایت کاهش یافت:



که اگر بخواهیم تغییرات و درصد آنها را نمایش دهیم به صورت مقابل میشود : ۲۳ - ۸۰ که ۵۷ مگ کاهش یافته است که درصد آن هم به صورت حدودا ۷۱٪ کاهش داشتیم.

۸.برای هر کدام از ستون ها چون یک سری مقادیر را برای محاسبات تغییر دادیم لازم است تا اندکی تابع محاسبه گر تعداد را تغییر دهیم:

```
import numpy as np

def count_missing_values(column):
    if column.dtype == np.number or column.dtype == np.int64 or column.dtype == np.float64:
        return sum(column == -99 ) + column.isnull().sum()
    else:
        return sum(column == 'Unknown') + column.isnull().sum()

missing_values_count = merged_df.apply(count_missing_values)
print(missing_values_count)
```

که نتایج آن به صورت زیر است :

```
· 0
     raintoday
location
                                       3261
            raintomorrow
humidity9am
                                       2654
            cloud3pm
windgustdir
            temp9amc
date
                                      87251
            temp3pmc
mintempc
                                      87232
            pressure9am
windspeed3pm
evaporation
            windgustspeed
rainfall
                                      10263
                                       3261
             pressure3pm
sunshine
                                      69835
             windspeed9am
winddir3pm
                                       1767
4228
            maxtempc
cloud9am
mintempf
maxtempf
temp9amf
                                      87194
55888
                                      59713
                                      59527
            temp3pmf
dtype: int64
                                      61183
```

۹.برای ستون هایی که خودمان تغییر دادیم مثلا temp9amc که ممکن است در یک ایستگاه کلا بر مبنای فارنهایت ارائه شده باشد، حذف کردن سطر کاملا کار اشتباهی است، چون دیتا کامل موجود است ولی در سطرهایی که مثلا جهت باد وجود ندارد و ما هم نمیتوانیم پیش بینی داشته باشیم حذف سطر منطقی است همچنین در سطرهایی که مثلا داده قبلی و بعدی را داریم، با یک تقریبی میتوان گفت که داده میانی هم مثل قبلی و بعدی بوده است، یا مثلا بین دو روز ابری، احتمال زیاد روز بین هم ابری بوده است، همچنین در مورد داده های عددی مانند دما میتوان با یک احتمال خوب میانگین چند داده حول آن را در نظر گرفت، همچنین این مورد پر کردن داده های گم شده کاملا به کاربرد مورد استفاده ما بستگی دارد شاید مثلا تنها برای ما مفید باشد و از آن استفاده کنیم پس اگر رطوبت یا ابری بودن را نداشتیم، مشکلی بوجود نمیاید. همچنین یک روش دیگری که میتوان استفاده کرد و بنده هم سعی میکنم این روش را در نظر بگیرم این است که چندین ستون با هم چک شوند اگر حجم زیادی از دیتا (تعداد زیادی ستون) از دست رفته بود آن سطر را حذف میکنیم اینطوری هم مطمئن میشیم اشتباه حذف نمیکنیم(مثال توضیح داده شده در سطر دوم همین صفحه) هم اگر دیتای باقی مانده مفید نبود حذف میشود.

۱۰. با توجه به توضیحات بالا کد را پیاده سازی میکنیم ، بدین صورت که در هر row مقدار missing value ها را پیدا میکنیم و بر مبنای آن عمل میکنیم :

```
134] print(len(merged_df))
145460

def count_missing_values(row):
    if row.dtype == np.inumber or row.dtype == np.int64 or row.dtype == np.float64:
        return sum(row == -99) + row.isnull().sum()
    else:
        return sum(row == 'Unknown') + row.isnull().sum()

missing_values_count_row = merged_df.apply(count_missing_values, axis=1)
    filled_df = merged_df[missing_values_count_row <= 10]

cipython-input-36-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.number or row.dtype == np.int64 or row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.number or row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.number or row.dtype == np.int64 or row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.inexact` or `np.floating` to a dtype if row.dtype == np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2: DeprecationWarning: Converting `np.float64:
    ipython-input-37-8bae236c3bi>:2:
```

۱۱. برای اینکار ابتدا ستون های را پیدا میکنیم که در اسم ستون temp وجود داشته باشد و با f تمام شود سپس با کمک فرمول تبدیل فارنهایت به سلیسیوس این تبدیل را انجام میدهیم :

```
def fahrenheit_to_celsius(value):
    if value |= -99:
        return (value - 32) * 5.0/9.0
    else:
        return value

temp_columns = filled_df.filter(regex='temp.*f$').columns

for column in temp_columns:
    filled_df[column] = filled_df[column].apply(fahrenheit_to_celsius)

cipython-input-39-dfoa866c6687>:10: SettingMithCopyMarning:
    A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.
    Try using .lof(row_indexer,ow_low_lower) = value instead
```

۱۲. از روش چارک برای این کار استفاده کردیم، برای ستون های عددی چارک اول و سوم را حساب کردیم سپس به کمک این دو مقدار IQR را حساب میکنیم، سپس داده هایی که که بیش از ۱.۵ برابر IQR، کوچکتر از چارک اول هستند یا همین مقدار بزرگ از چارک سوم هستند را به عنوان outlier تشخیص میدهد که برای درک این مقادیر تعدادی را نیز چاپ کردیم:

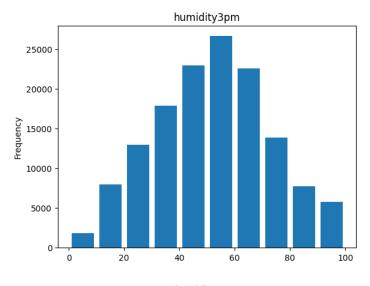


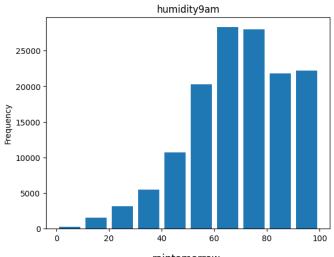
نمایش دادگان:

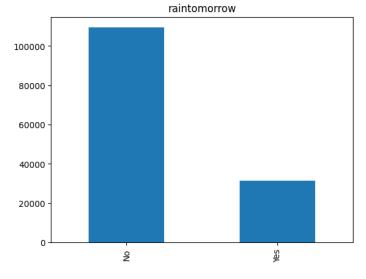
۱.در این قسمت برای هر ستون نمودار رسم میکنیم برای مقادیر categorical از نمودار bar chart و برای مقادیر عددی از هیستوگرام. خروجی را در ادامه برای چند مورد میبینیم که کامل آن ها در فایل نوتبوک که در کنار گزارش قرار دارد موجود است :

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd

for column in df.columns:
    if df[column].dtype.name == 'category':
        df[column].value_counts().plot(kind='bar', title=column)
    else:
        df[column].plot(kind='hist', rwidth=0.8, title=column)
    plt.show()
```

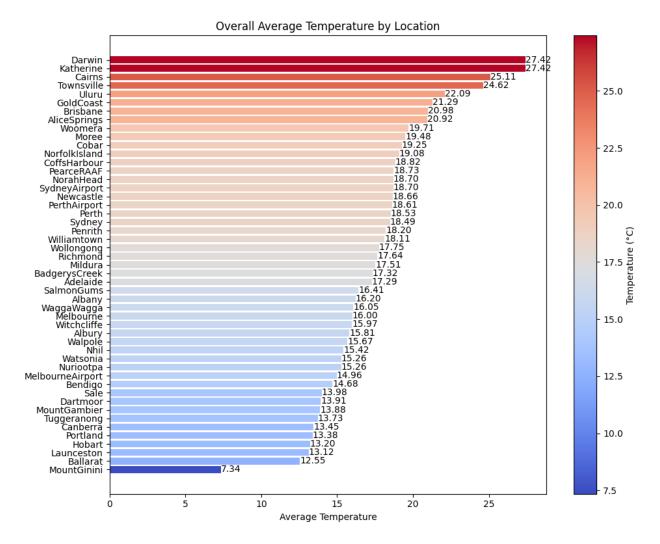






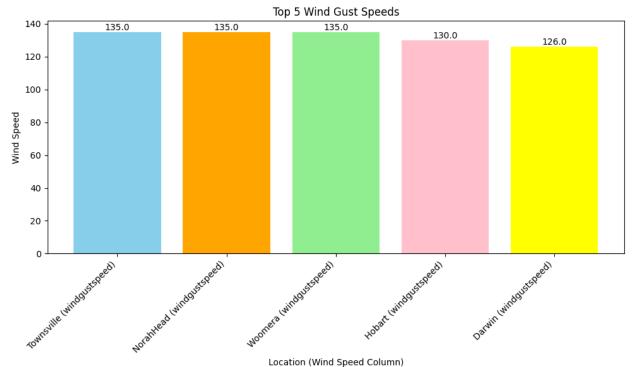
۲.این قسمت یک مقدار پیچیده بود، ابتدا لازم بود تا مقدار ماکسیمم و مینیمم را پیدا کنیم، چون هم فارنهایت هم سانتیگراد داشتیم، سپس میانگین را بین این دو مورد میگیریم تا میانگین هر روز بدست بیاید، سپس مبنای لوکیشن داده ها را گروه میکنیم و بین مقادیر در روزهای مختلف برای آن میانگین میگیریم، همچنین برای نمایش بهتر داده ها و تغییر رنگ یک سری پراسس روی دیتای انجام میدهیم و نمودار را هم طبق خواسته سوال به صورت افقی نمایش میدهیم.





۳. خب ابتدا لازم است که ماکسیمم هر روز را بدست بیاوریم من ابتدا فک میکردم باید بین speed ها بگردیم و ماکسیمم بگیریم که دیدم نه یک ستون مخصوص بیشترین باد هر روز داریم به اسم windgustspeed. سپس سپس ایستگاه و همین متغیر را جدا میکنیم، سپس سورت میکنیم و پنج تای بیشتر آن را برمیداریم سپس برای نشان دادن از اسم ایستگاه و مقدار آن و نمودار میله ای کمک گرفتیم، در ادامه ابتدا کد مربوطه سپس خروجی را مشاهده میکنیم:

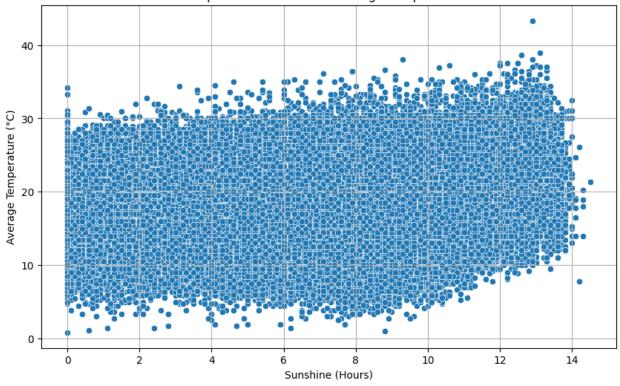




۴.برای شناسایی این مورد از scatter plot استفاده میکنیم، بدین نحو که برای هر روز میانگین دمایی که خودمان حساب کردیم را در مقابل مقدار sunshine رسم میکنیم که خروجی و کد به صورت زیر میشود میکنیم که مقدار عددی این وابستگی هم بدست بیاید:







	rainfall	temp3pmf	windspeed3pm	pressure3pm	humidity9am	maxtempf	humidity3pm	mintempf	pressure9am	temp9amf		sunshi
rainfall	1.000000	-0.071414	0.057887	-0.126548	0.223918	-0.069287	0.255379	0.107409	-0.168154	0.021628		-0.2275
temp3pmf	-0.071414	1.000000	0.061835	-0.361844	-0.505558	0.985661	-0.556331	0.713673	-0.266823	0.857489	400	0.4921:
windspeed3pm	0.057887	0.061835	1.000000	-0.255487	-0.145496	0.084983	0.016662	0.220104	-0.296381	0.211486		0.0538
pressure3pm	-0.126548	-0.361844	-0.255487	1.000000	0.186879	-0.393637	0.051989	-0.438189	0.961327	-0.446175		-0.0196
humidity9am	0.223918	-0.505558	-0.145496	0.186879	1.000000	-0.513845	0.667476	-0.265932	0.139463	-0.488465		-0.4908
maxtempf	-0.069287	0.985661	0.084983	-0.393637	-0.513845	1.000000	-0.511981	0.738645	-0.306853	0.880607		0.4729
humidity3pm	0.255379	-0.556331	0.016662	0.051989	0.667476	-0.511981	1.000000	0.000746	-0.027527	-0.215329		-0.6291
mintempf	0.107409	0.713673	0.220104	-0.438189	-0.265932	0.738645	0.000746	1.000000	-0.436559	0.910442		0.0690;
pressure9am	-0.168154	-0.266823	-0.296381	0.961327	0.139463	-0.306853	-0.027527	-0.436559	1.000000	-0.406697		0.0420:
temp9amf	0.021628	0.857489	0.211486	-0.446175	-0.488465	0.880607	-0.215329	0.910442	-0.406697	1.000000		0.2785
windspeed9am	0.088281	0.009279	0.519516	-0.175807	-0.270128	0.023129	-0.031561	0.216906	-0.228729	0.167279		0.0055
windaustsneed	0 133701	0.031977	0.686465	_0 413732	-0.215077	0.066362	- 0 026542	0 187851	_0 458729	0.163940		n n347.

که مقدار آن هم برابر ۰٬۳۰۱۶۰۹ است که یک وابستگی نسبتا ضعیف را بیان میکند.

۵.خوبی این سوال این است که اصل کار را در مرحله قبل انجام دادیم حالا میتوانیم آن را با heatmap نشان دهیم که کد و خروجی به صورت زیر است :

```
correlation_matrix = df.corr()
                      plt.figure(figsize=(20, 16))
                      sns.heatmap(correlation matrix, annot=True, cmap='coolwarm', linewidths=.5)
                      plt.title('Correlation Heatmap of Weather Variables')
                      plt.show()
                                                          Correlation Heatmap of Weather Variables
                 -0.071 0.058 -0.13 0.22 -0.069 0.26 0.11 -0.17 0.022 0.088 0.13 -0.089 -0.23 0.17 -0.064 0.097 -0.096 0.2 -0.0089 -0.075 0.1 0.01
     rainfall -
   temp3pmf - -0.071
                       0.062
                                                         -0.27 0.86 0.0093 0.032
                                                                                     0.49
                                                                                           -0.31 0.58
                                                                                                                  -0.3
                             -0.26 -0.15 0.085 0.017 0.22 -0.3 0.21 0.52
                                                                         0.69 -0.0033 0.054 0.025 0.13 0.11 -0.027 0.053 0.089 0.05 0.18 0.12
windspeed3pm - 0.058 0.062
                                                                                                                                                           - 0.8
 pressure3pm - -0.13
                       -0.26
                                  0.19
                                         -0.39 0.052
                                                    -0.44 0.96
                                                                    -0.18 -0.41
                                                                               -0.48 -0.02 -0.085 -0.29
                                                                                                                -0.061
                                                   -0.27 0.14 -0.49
 humidity9am - 0.22
                  -0.51 -0.15 0.19
                                                                    -0.27 -0.22
                                                                                -0.48 -0.49 0.36
                                                                                                      -0.16 -0.48
                                                                                                                 0.45
                                                                                                                                  -0.23
   maxtempf - -0.069
                       0.085
                                                                    0.023 0.066
                                                                                      0.47 -0.27 0.6
                                                                                                                                                           - 0.6
                                                                                                                 -0.28
                                                   0.00075 -0.028 -0.22 -0.032 -0.027 -0.51 -0.63 0.52 -0.39
 humidity3pm - 0.26
                       0.017 0.052
                                                                                                                 0.52 -0.23
                                                                                                                            -0.51 0.0059 -0.28
   mintempf - 0.11
                        0.22
                                                                    0.22 0.19
                                                                                     0.069 0.023 0.47
 pressure9am - -0.17 -0.27
                       -0.3
                                  0.14
                                         -0.31 -0.028 -0.44
                                                               -0.41 -0.23 -0.46 -0.37 0.042 -0.15 -0.27
                                                                                                                 -0.13
                                                                    0.17 0.16
   temp9amf - 0.022 0.86
                       0.21
                                              -0.22
                                                                                     0.28 -0.12 0.56
                                                                                                                 -0.12
windspeed9am - 0.088 0.0093 0.52 -0.18 -0.27 0.023 -0.032 0.22 -0.23 0.17
                                                                           .61 -0.0056 0.0055 0.055 0.19 0.1 -0.011 0.025 0.056 0.015 0.18 0.097
                                                                                                                                                           - 0.2
                              -0.41 -0.22 0.066 -0.027 0.19
                                                                         1
windgustspeed - 0.13 0.032
                                                              0.16
                                                                               0.075 -0.035 0.11 0.2 0.17 0.037 0.072 0.14 0.068 0.18 0.13
                                                                    -0.0056 0.075
  maxtempc - -0.089
                       -0.0033
                                                                                     0.46 -0.28 0.6
                                                                                                                  -0.3
                                              -0.63 0.069 0.042 0.28 0.0055 -0.035 0.46
    0.47
                                                                                                0.37 0.065 0.48
                                                                                                                       0.3
                                                                                                                           0.47 0.072 0.3
                                                                                                                                                           - 0.0
   cloud3pm - 0.17
                       -0.28
                                                                                                -0.18 0.025
                                                                                                                      -0.14 -0.28 0.022 -0.14
  evaporation - -0.064 0.58
                       0.13 -0.29
                                                    0.47 -0.27 0.56
                                                                    0.19
                                                                                     0.37 -0.18
                                                                                                                 -0.18
                                                                                                                                                           -0.2
                        0.11
                                  -0.16
                                                                                     0.065 0.025 0.49
                                                                                                                 0.076
   mintempc - 0.097
                                                                     0.1 0.17
                       -0.027
                                                                    -0.011 0.037
                                                                                     0.48
                                                                                           -0.33 0.58
  temp3pmc - -0.096
   -0.3
                                                                                                -0.18 0.076
                                                                                                                      -0.15 -0.29 0.079 -0.12
                                                                                                                                                           - -0.4
                                                                                                                 -0.15
                       0.089
                                              -0.23
                                                                    0.056 0.14
                                                                                      0.3 -0.14 0.57
  temp9amc --0.0089
avg_maxtemp - -0.075 0.99
                                                               0.88 0.015 0.068
                       0.05
                                                                                     0.47 -0.28 0.59
                                                                                                                 -0.29
                                        0.74 0.0059
 avg_mintemp - 0.1
                       0.18
                                  -0.23
                                                                    0.18 0.18
                                                                                     0.072 0.022 0.47
                                                                                                                 0.079
                                                                                                                                                           - -0.6
```

۶.در این قسمت با توجه به زیاد بودن داده های صفر و خیلی کوچک که کلا نمودار را خالی نشان میدادند لازم بود تا یک سری پیش پردازش انجام دهیم، سپس سه نمودار را به کمک sns رسم میکنیم:

0.3 -0.14 0.57

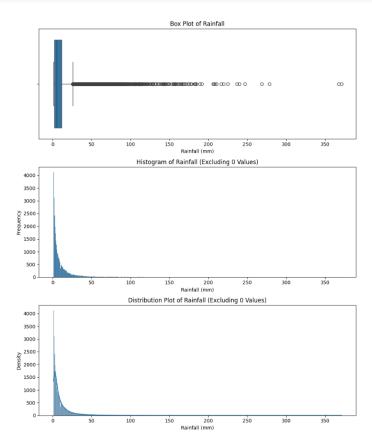
0.097 0.13

avg_temp - 0.01

0.12

-0.28

```
df_large_nonzero = df[df['rainfall'] > 1]
    rainfall_nonzero_descriptive = df_large_nonzero['rainfall'].describe()
    fig, axs = plt.subplots(3, 1, figsize=(10, 12))
    sns.boxplot(x=df_large_nonzero['rainfall'], ax=axs[0])
    axs[0].set_title('Box Plot of Rainfall')
    axs[0].set_xlabel('Rainfall (mm)')
    sns.histplot(df_large_nonzero['rainfall'], kde=False, ax=axs[1])
    axs[0].set_title('Histogram of Rainfall (Excluding 0 Values)')
    axs[0].set_xlabel('Rainfall (mm)')
    axs[0].set_ylabel('Frequency')
    sns.histplot(df_large_nonzero['rainfall'], kde=True, ax=axs[2])
    axs[1].set_title('Distribution Plot of Rainfall (Excluding 0 Values)')
    axs[1].set xlabel('Rainfall (mm)')
    axs[1].set_ylabel('Density')
    plt.tight_layout()
    plt.show()
    rainfall_nonzero_descriptive
```



در گام بعدی برای واضح تر شدن طبق خواسته صورت سوال داده های پرت را حذف میکنیم:

```
rainfall_refined = df_large_nonzero['rainfall'].quantile([0.05, 0.95])

df_large_refined = df_large_nonzero[(df_large_nonzero['rainfall'] > rainfall_refined.loc[0.05]) & (df_large_nonzero['rainfall'] < rainfall_refi

plt.figure(figsize=(10, 6))

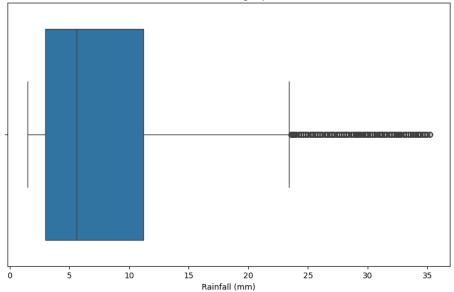
sns.boxplot(x=df_large_refined['rainfall'])

plt.ttle('Refined Box Plot of Rainfall (Excluding Top and Bottom 5% Outliers)')

plt.xlabel('Rainfall (mm)')

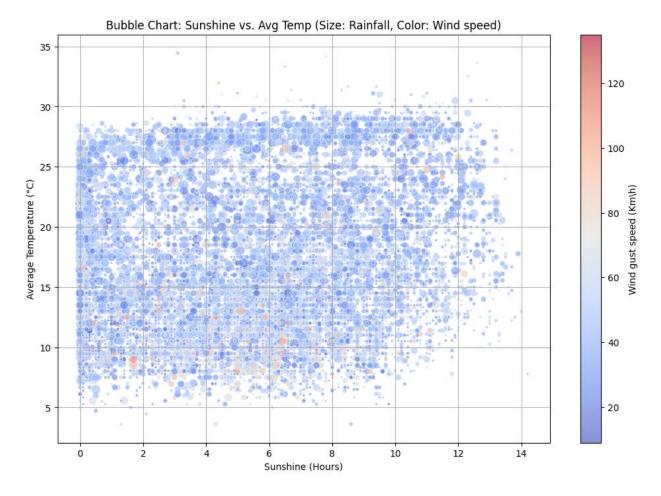
plt.show()
```





در کل میتوان گفت با توجه به تجمع زیاد داده در حوالی صفر استفاده از نموداری که بتواند شیوا باشد کار سختی است، ولی در بین این نمودار همین نمودار جعبه ای بعد از اصلاح از همه واضح تر است و بهتر میتواند پخش دیتا و توزیع آن را بیان کند .

۷.بله برای بیشتر از دو میتوان از نمودار حبابی استفاده کرد، که متغیر سوم سایز حباب را نشان میدهد همچنین میتوان چهار ویژگی کرد و چهارمی را به کمک رنگ حباب نشان داد. ما در اینجا سعی کردیم تا چهار متغیر مقدار بارش، حداکثر سرعا باد، آفتاب و میانگین دما را در یک scatter نمایش دهیم.



۸. کد این قسمت بدین صورت است که ابتدا یک ایستگاه را انتخاب میکنیم، سپس نمودار خطی موارد خواسته شده را رسم میکنیم که پیچیدگی خاصی ندارد (تنها مشکل این بود برخی ایستگاه ها تبخیر نداشتند که باید این مورد را در نظر گرفت).

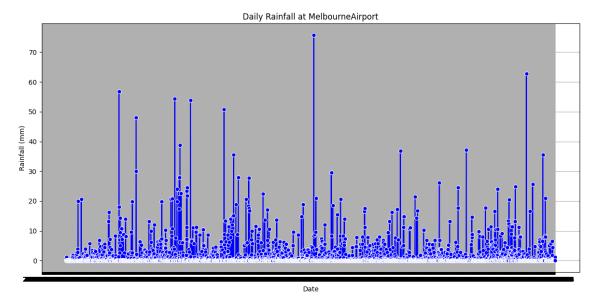
```
location_to_analyze = df['location'].unique()[15]

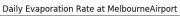
df_filtered = df[df['location'] == location_to_analyze]

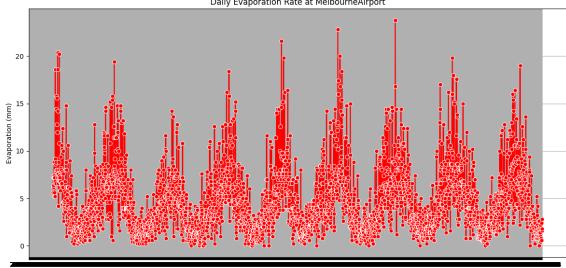
fig, axs = plt.subplots(3, 1, figsize=(12, 18))

sns.lineplot(x='date', y='rainfall', data=df_filtered, ax=axs[0], marker='o', color='blue')
    axs[0].set_title(f'Oaily Rainfall at (location_to_analyze)')
    axs[0].set_vlabel('Rainfall (mm)')
    axs[0].set_vlabel('Rainfall (mm)')
    axs[0].grid(true)

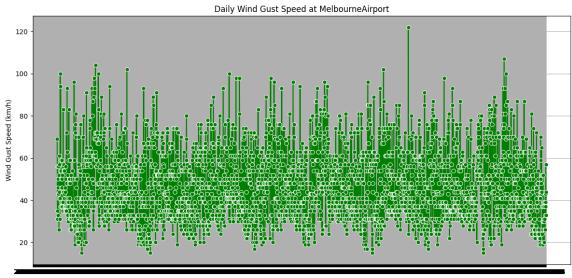
sns.lineplot(x='date', y='evaporation', data=df_filtered, ax=axs[1], marker='o', color='red')
    axs[1].set_vlabel('vaporation nate at {location_to_analyze}')
    axs[1].set_vlabel('vaporation (mm)')
    axs[1].set_vlabel('vaporation (mm)')
    axs[2].set_vlabel('f'Oaily Wind Gust Speed at (location_to_analyze)')
    axs[2].set_vlabel('vain Gust Speed (km/h)')
    axs[2].set_vlabel('vini Gust Speed (km/h)')
    axs[2].grid(True)
```







Date



۹.ابتدا کوانتایل ها را طبق خواسته سوال تعریف میکنیم، سپس یک فانکشن برای اساین کردن هر کتگوریتعریف کردیم، در آخر بر مبنای لوکیشن و کتگوری گروپ کردیم و بیشترین را برای هر کدام پرینت کردیم:

```
quantiles = df['avg_temp'].quantile([0.1, 0.3, 0.7, 0.9])

def categorize_temperature_adjusted(temp):
    if temp <= quantiles[0.1]:
        return 'Very cold days'
    elif temp <= quantiles[0.3]:
        return 'Outerate days'
    elif temp <= quantiles[0.7]:
        return 'Woderate days'
    elif temp <= quantiles[0.9]:
        return 'Woderate days'
    elif temp <= quantiles[0.9]:
        return 'Warm days'
    else:
        return 'Very warm days'

df['Temperature Category'] = df['avg_temp'].apply(categorize_temperature_adjusted)

category_counts = df.groupby(['location', 'Temperature Category']).size().unstack(fill_value=0)
    highest_days_by_category</pre>
```

که خروجی هم به صورت زیر شد:

