2. 서울시 범죄 현황 분석

2.1 데이터 로드

```
import pandas as pd

df = pd.read_csv("/content/drive/MyDrive/스터디/데이터 주무르기/data/02_경찰청 서울특
```

Out[]:		구분	죄종	발생검거	건수
	0	중부	살인	발생	1
	1	중부	살인	검거	1
	2	중부	강도	발생	3
	3	중부	강도	검거	4
	4	중부	강간,추행	발생	113
	•••				
	305	수서	강간,추행	검거	194
	306	수서	절도	발생	1010
	307	수서	절도	검거	475
	308	수서	폭력	발생	1394
	309	수서	폭력	검거	1200

310 rows × 4 columns

```
In []: df["col"] = df["죄종"] +" " + df["발생검거"] df
```

Out[]:		구분	죄종	발생검거	건수	col
	0	중부	살인	발생	1	살인 발생
	1	중부	살인	검거	1	살인 검거
	2	중부	강도	발생	3	강도 발생
	3	중부	강도	검거	4	강도 검거
	4	중부	강간,추행	발생	113	강간,추행 발생
	•••					
	305	수서	강간,추행	검거	194	강간,추행 검거
	306	수서	절도	발생	1010	절도 발생
	307	수서	절도	검거	475	절도 검거
	308	수서	폭력	발생	1394	폭력 발생
	309	수서	폭력	검거	1200	폭력 검거

310 rows × 5 columns

In []: # 데이터 프레임 재설정 df_1 = pd.pivot_table(data = df,values = "건수",index = "구분",columns="col") df_1

Out[]:

col	강간 검거	강간 발생	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
구 분												
강 남	NaN	NaN	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0
강 동	NaN	NaN	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0
강 북	NaN	NaN	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0
강 서	NaN	NaN	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0
관 악	NaN	NaN	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0
광 진	NaN	NaN	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0
구 로	NaN	NaN	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0
금 천	NaN	NaN	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0
남 대 문	NaN	NaN	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0
노 원	NaN	NaN	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0
도 봉	87.0	82.0	NaN	NaN	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0
동 대 문	NaN	NaN	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0
동 작	NaN	NaN	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0
마 포	NaN	NaN	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0
방 배	50.0	63.0	NaN	NaN	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0
서 대 문	NaN	NaN	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0
서 부	NaN	NaN	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0
서 초	NaN	NaN	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0

col	강간 검거	강간 발생	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
구 분												
성 동	NaN	NaN	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0
성 북	77.0	95.0	NaN	NaN	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0
송 파	NaN	NaN	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0
수 서	NaN	NaN	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0
양 천	90.0	109.0	NaN	NaN	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0
영 등 포	NaN	NaN	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0
용 산	NaN	NaN	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0
은 평	NaN	NaN	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0
종 로	NaN	NaN	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0
종 암	44.0	47.0	NaN	NaN	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0
중 랑	NaN	NaN	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0
중 부	NaN	NaN	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0
혜 화	NaN	NaN	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0

ln []: # 결측값 0으로 처리 df_1 = df_1.fillna(0) df_1

Out[]:	col	강간 검거	강간 발생	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
	구 분												
	강 남	0.0	0.0	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0
	강 동	0.0	0.0	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0
	강 북	0.0	0.0	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0
	강 서	0.0	0.0	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0

col	강간 검거	강간 발생	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
구 분												
관 악	0.0	0.0	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0
광 진	0.0	0.0	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0
구 로	0.0	0.0	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0
금 천	0.0	0.0	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0
남 대 문	0.0	0.0	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0
노 원	0.0	0.0	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0
도 봉	87.0	82.0	0.0	0.0	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0
동 대 문	0.0	0.0	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0
동 작	0.0	0.0	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0
마 포	0.0	0.0	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0
방 배	50.0	63.0	0.0	0.0	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0
서 대 문	0.0	0.0	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0
서 부	0.0	0.0	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0
서 초	0.0	0.0	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0
성 동	0.0	0.0	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0
성 북	77.0	95.0	0.0	0.0	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0
송 파	0.0	0.0	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0
수 서	0.0	0.0	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0
양 천	90.0	109.0	0.0	0.0	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0
영 등 포	0.0	0.0	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0

col	강간 검거	강간 발생	강간,주 행 검거	강간,주 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	설도 검거	설도 발생	폭력 검거	폭력 발생
구 분												
용 산	0.0	0.0	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0
인 평	0.0	0.0	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0
종 로	0.0	0.0	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0
종 암	44.0	47.0	0.0	0.0	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0
중 랑	0.0	0.0	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0
중 부	0.0	0.0	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0
혜 화	0.0	0.0	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0

```
| # 강간추행 통합 | df_1["강간,추행 검거"] = df_1["강간,추행 검거"] + df_1["강간 검거"] | df_1["강간,추행 발생"] = df_1["강간,추행 발생"] + df_1["강간 발생"] | df_1 = df_1.drop(["강간 검거","강간 발생"],axis = 1) | df_1 |
```

Out[]:	col	강간,추행 검거	강간,추행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발 생	
	구분											
	강남	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0	
	강동	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0	
	강북	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0	
	강서	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0	
	관악	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0	
	광진	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0	
	구로	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0	
	금천	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0	
	남대 문	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0	
	노원	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0	
	도봉	87.0	82.0	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0	
	동대 문	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0	
	동작	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0	
	마포	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0	

col	강간,추행 검거	강간,추행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발 생
구분										
방배	50.0	63.0	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0
서대 문	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0
서부	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0
서초	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0
성동	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0
성북	77.0	95.0	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0
송파	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0
수서	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0
양천	90.0	109.0	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0
영등 포	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0
용산	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0
은평	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0
종로	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0
종암	44.0	47.0	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0
중랑	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0
중부	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0
혜화	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0

df_r = df_1.reset_index()
df_r

Out[]:

]:	col	구분	강간,추행 검거	강간,추행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
	0	강남	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0
	1	강동	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0
	2	강북	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0
	3	강서	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0
	4	관악	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0
	5	광진	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0
	6	구로	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0
	7	금천	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0
	8	남대 문	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0
	9	노원	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0
	10	도봉	87.0	82.0	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0

col	구분	강간,추행 검거	강간,추행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생
11	동대 문	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0
12	동작	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0
13	마포	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0
14	방배	50.0	63.0	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0
15	서대 문	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0
16	서부	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0
17	서초	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0
18	성동	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0
19	성북	77.0	95.0	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0
20	송파	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0
21	수서	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0
22	양천	90.0	109.0	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0
23	영등 포	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0
24	용산	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0
25	은평	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0
26	종로	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0
27	종암	44.0	47.0	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0
28	중랑	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0
29	중부	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0
30	혜화	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0

In []: !pip install googlemaps

Requirement already satisfied: googlemaps in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (4.6.0)

Requirement already satisfied: requests<3.0,>=2.20.0 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from googlemaps) (2.23.0)

Requirement already satisfied: chardet<4,>=3.0.2 in /usr/local/lib/python3.7/dist-pack ages (from requests<3.0,>=2.20.0->googlemaps) (3.0.4)

Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.7/dist-pac kages (from requests<3.0,>=2.20.0->googlemaps) (2021.10.8)

Requirement already satisfied: urllib3!=1.25.0,!=1.25.1,<1.26,>=1.21.1 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests<3.0,>=2.20.0->googlemaps) (1.24.3)

Requirement already satisfied: idna<3,>=2.5 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests<3.0,>=2.20.0->googlemaps) (2.10)

```
import googlemaps

gkeys = "************
gmaps = googlemaps.Client(key=gkeys)
```

In []: # 서울중부경찰서 정보 불러오기 # 구글맵 활용

```
gmaps.geocode('서울중부경찰서', language='ko')
```

```
Out[]: [{'address_components': [{'long_name': '27',
           short_name': '2 7'
           'types': ['premise']},
          {'long_name': '수표로'
           'short_name': '수표로'
           'types': ['political', 'sublocality', 'sublocality_level_4']},
          {'long_name': '을지로통'
           'short_name': '을지로동',
           'types': ['political', 'sublocality', 'sublocality_level_2']},
          {'long name': '중구'
           'short_name': '중구
           'types': ['political', 'sublocality', 'sublocality_level_1']},
          {'long name': '서울특별시'.
           'short_name': '서울특별시<sup>'</sup>,
           'types': ['administrative_area_level_1', 'political']},
          {'long name': '대한민국'.
           'short_name': 'KR',
           'types': ['country', 'political']},
          {'long_name': '100-032'
           'short_name': '100-032'
           'types': ['postal_code']}],
         'formatted_address': '대한민국 서울특별시 중구 을지로동 수표로 27',
          geometry': {'location': {'lat': 37.5636465, 'lng': 126.9895796},
          'location_type': 'ROOFTOP'
          'viewport': {'northeast': {'lat': 37.56499548029149,
            'Ing': 126.9909285802915},
           'southwest': { 'lat': 37.56229751970849, 'lng': 126.9882306197085}}},
         'place_id': 'ChlJc-9g5uSifDURLhQmr5wkXmc',
         'plus_code': {'compound_code': 'HX7Q+FR 대한민국 서울특별시',
           global_code': '8Q98HX7Q+FR'},
         'types': ['establishment', 'point_of_interest', 'police']}]
In [ ]:
       # 서울 경찰서 불러오기
        station_name = []
        for name in df_r['구분']:
           station_name.append('서울' + str(name) + '경찰서')
        station_name
Out[]: ['서울강남경찰서'
         '서울강동경찰서'
        '서울강북경찰서
        '서울강서경찰서
        '서울관악경찰서
        '서울광진경찰서
        '서울구로경찰서
        '서울금천경찰서
        '서울남대문경찰서',
        '서울노원경찰서'
        '서울도봉경찰서'
        '서울동대문경찰서',
        '서울동작경찰서',
        '서울마포경찰서'
        '서울방배경찰서'
        '서울서대문경찰서',
        '서울서부경찰서'
        '서울서초경찰서
        '서울성동경찰서
        '서울성북경찰서
        '서울송파경찰서
        '서울수서경찰서
        '서울양천경찰서'
        '서울영등포경찰서',
        '서울용산경찰서',
        '서울은평경찰서',
```

```
'서울종암경찰서
      '서울중랑경찰서
      '서울중부경찰서
      '서울혜화경찰서']
In [ ]:
      station_addreess = []
      station_lat = []
      station_Ing = []
      # 경찰서의 이름으로 주소 가져오기
      for name in station_name:
        tmp = gmaps.geocode(name, language='ko')
        station_addreess.append(tmp[0].get("formatted_address"))
        tmp_loc = tmp[0].get("geometry")
        station_lat.append(tmp_loc['location']['lat'])
        station_Ing.append(tmp_loc['location']['Ing'])
        print(name + '-->' + tmp[0].get("formatted_address"))
     서울강남경찰서-->대한민국 서울특별시 강남구 테헤란로114길 11
     서울강동경찰서-->대한민국 서울특별시 강동구 성내로 57
     서울강북경찰서-->대한민국 서울특별시 강북구 오패산로 406
     서울강서경찰서-->대한민국 서울특별시 양천구 신월동 화곡로 73
     서울관악경찰서-->대한민국 서울특별시 관악구 관악로5길 33
     서울광진경찰서-->대한민국 서울특별시 광진구 구의동 자양로 167
     서울구로경찰서-->대한민국 서울특별시 구로구 가마산로 235
     서울금천경찰서-->대한민국 서울특별시 금천구 시흥대로73길 50
     서울남대문경찰서-->대한민국 서울특별시 중구 한강대로 410
     서울노원경찰서-->대한민국 서울특별시 노원구 하계동 노원로 283
     서울도봉경찰서-->대한민국 서울특별시 도봉구 노해로 403
     서울동대문경찰서-->대한민국 서울특별시 동대문구 약령시로21길 29
     서울동작경찰서-->대한민국 서울특별시 동작구 노량진로 148
     서울마포경찰서-->대한민국 서울특별시 마포구 마포대로 183
     서울방배경찰서-->대한민국 서울특별시 서초구 동작대로 204
     서울서대문경찰서-->대한민국 서울특별시 서대문구 통일로 113
     서울서부경찰서-->대한민국 서울특별시 은평구 진흥로 58
     서울서초경찰서-->대한민국 서울특별시 서초구 서초3동 반포대로 179
     서울성동경찰서-->대한민국 서울특별시 성동구 행당동 왕십리광장로 9
     서울성북경찰서-->대한민국 서울특별시 성북구 삼선동 보문로 170
     서울송파경찰서-->대한민국 서울특별시 송파구 가락동 중대로 221
     서울수서경찰서-->대한민국 서울특별시 강남구 개포로 617
     서울양천경찰서-->대한민국 서울특별시 양천구 목동동로 99
     서울영등포경찰서-->대한민국 서울특별시 영등포구 영등포동1가 618-7
     서울용산경찰서-->대한민국 서울특별시 용산구 백범로 329
     서울은평경찰서-->대한민국 서울특별시 은평구 불광동 연서로 365
     서울종로경찰서-->대한민국 서울특별시 종로구 종로1.2.3.4가동 율곡로 46
     서울종암경찰서-->대한민국 서울특별시 성북구 종암로 135
     서울중랑경찰서-->대한민국 서울특별시 중랑구 신내역로3길 40-10
     서울중부경찰서-->대한민국 서울특별시 중구 을지로동 수표로 27
     서울혜화경찰서-->대한민국 서울특별시 종로구 인의동 창경궁로 112-16
     # 주소 목록 확인
In [ ]:
      station_addreess
     ['대한민국 서울특별시 강남구 테헤란로114길 11',
      '대한민국 서울특별시 강동구 성내로 57',
      '대한민국 서울특별시 강북구 오패산로 406'
      '대한민국 서울특별시 양천구 신월동 화곡로 73',
      '대한민국 서울특별시 관악구 관악로5길 33',
      '대한민국 서울특별시 광진구 구의동 자양로 167',
      '대한민국 서울특별시 구로구 가마산로 235'
      '대한민국 서울특별시 금천구 시흥대로73길 50'
      '대한민국 서울특별시 중구 한강대로 410'
      '대한민국 서울특별시 노원구 하계동 노원로 283',
      '대한민국 서울특별시 도봉구 노해로 403',
      '대한민국 서울특별시 동대문구 약령시로21길 29',
```

'서울종로경찰서'

```
'대한민국 서울특별시 동작구 노량진로 148'
'대한민국 서울특별시 마포구 마포대로 183'
'대한민국 서울특별시 서초구 동작대로 204'
'대한민국 서울특별시 서대문구 통일로 113',
'대한민국 서울특별시 은평구 진흥로 58',
'대한민국 서울특별시 서초구 서초3동 반포대로 179'
'대한민국 서울특별시 성동구 행당동 왕십리광장로 9',
'대한민국 서울특별시 성북구 삼선동 보문로 170',
'대한민국 서울특별시 송파구 가락동 중대로 221',
'대한민국 서울특별시 강남구 개포로 617'
'대한민국 서울특별시 양천구 목동동로 99'
'대한민국 서울특별시 영등포구 영등포동1가 618-7',
'대한민국 서울특별시 용산구 백범로 329'
'대한민국 서울특별시 은평구 불광동 연서로 365'
'대한민국 서울특별시 종로구 종로1.2.3.4가동 율곡로 46',
'대한민국 서울특별시 성북구 종암로 135',
'대한민국 서울특별시 중랑구 신내역로3길 40-10',
'대한민국 서울특별시 중구 을지로동 수표로 27',
'대한민국 서울특별시 종로구 인의동 창경궁로 112-16']
```

```
In []: # 구별 열 새로 생성하기

gu_name = []

for name in station_addreess:
   tmp = name.split()

  tmp_gu = [gu for gu in tmp if gu[-1] == '구'][0]

  gu_name.append(tmp_gu)

df_r['구별'] = gu_name
df_r
```

ut[]:	col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
	0	강 남	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0	강 남 구
	1	강 동	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0	강 동 구
	2	강 북	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0	강 북 구
	3	강 서	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0	양 천 구
	4	관 악	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0	관 악 구
	5	광 진	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0	광 진 구
	6	구 로	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0	구 로 구

col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
7	금 천	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0	금 천 구
8	남 대 문	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0	중 구
9	노 원	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0	노 원 구
10	도 봉	87.0	82.0	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0	도 봉 구
11	동 대 문	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0	동 대 문 구
12	동 작	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0	동 작 구
13	마 포	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0	마 포 구
14	방 배	50.0	63.0	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0	서 초 구
15	서 대 문	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0	서 대 문 구
16	서 부	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0	은 평 구
17	서 초	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0	서 초 구
18	성 동	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0	성 동 구
19	성 북	77.0	95.0	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0	성 북 구
20	송 파	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0	송 파 구
21	수 서	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0	강 남 구
22	양 천	90.0	109.0	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0	양 천 구

col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
23	명 등 포	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0	영 등 포 구
24	용 산	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0	용 산 구
25	이 평	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0	인 평 구
26	종 로	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0	종 로 구
27	종 암	44.0	47.0	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0	성 북 구
28	중 랑	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0	중 랑 구
29	중 부	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0	중 구
30	혜 화	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0	종 로 구

| n []: # 금천 예외 처리 | df_r.loc[df_r["구분"] == "금천",["구별"]] = "관악구" | df_r

Out[]:	col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
	0	강 남	433.0	513.0	10.0	12.0	3.0	5.0	1016.0	1941.0	1911.0	2283.0	강 남 구
	1	강 동	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0	강 동 구
	2	강 북	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0	강 북 구
	3	강 서	222.0	265.0	5.0	6.0	9.0	10.0	1070.0	1689.0	2087.0	2445.0	양 천 구
	4	관 악	351.0	403.0	3.0	3.0	12.0	12.0	1137.0	2229.0	2355.0	2614.0	관 악 구
	5	광 진	224.0	255.0	4.0	4.0	2.0	2.0	874.0	1664.0	1407.0	1676.0	광 진 ㄱ

col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
6	구 로	142.0	197.0	5.0	5.0	6.0	6.0	1008.0	1763.0	1823.0	2204.0	구 로 구
7	금 천	93.0	117.0	6.0	7.0	4.0	4.0	553.0	999.0	1310.0	1471.0	관 악 구
8	남 대 문	52.0	73.0	2.0	2.0	1.0	1.0	368.0	699.0	494.0	579.0	중 구
9	노 원	148.0	169.0	3.0	3.0	3.0	4.0	646.0	1404.0	1781.0	2163.0	노 원 구
10	도 봉	87.0	82.0	2.0	2.0	0.0	0.0	379.0	861.0	1022.0	1234.0	도 봉 구
11	동 대 문	142.0	161.0	5.0	6.0	8.0	10.0	713.0	1440.0	1597.0	1784.0	동 대 문 구
12	동 작	121.0	226.0	2.0	1.0	1.0	1.0	592.0	1341.0	1370.0	1631.0	동 작 구
13	마 포	287.0	348.0	3.0	4.0	8.0	9.0	679.0	1483.0	1557.0	1844.0	마 포 구
14	방 배	50.0	63.0	1.0	1.0	1.0	1.0	159.0	348.0	365.0	423.0	서 초 구
15	서 대 문	149.0	159.0	1.0	2.0	3.0	3.0	524.0	1077.0	1029.0	1292.0	서 대 문 구
16	서 부	71.0	76.0	2.0	3.0	3.0	3.0	322.0	532.0	667.0	748.0	은 평 구
17	서 초	253.0	333.0	3.0	5.0	4.0	4.0	801.0	1673.0	1415.0	1750.0	서 초 구
18	성 동	98.0	115.0	3.0	3.0	5.0	5.0	565.0	1016.0	1103.0	1223.0	성 동 구
19	성 북	77.0	95.0	2.0	2.0	0.0	0.0	233.0	439.0	610.0	672.0	성 북 구
20	송 파	235.0	287.0	17.0	13.0	6.0	6.0	1006.0	2429.0	2280.0	2675.0	송 파 구
21	수 서	194.0	195.0	1.0	2.0	2.0	1.0	475.0	1010.0	1200.0	1394.0	강 남 구

col	구 분	강간,추 행 검거	강간,추 행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발생	구 별
22	양 천	90.0	109.0	3.0	3.0	5.0	5.0	718.0	1517.0	1270.0	1582.0	양 천 구
23	명 등 포	252.0	315.0	5.0	6.0	4.0	7.0	953.0	2188.0	2157.0	2701.0	영 등 포 구
24	용 산	186.0	230.0	6.0	6.0	3.0	5.0	534.0	1111.0	1327.0	1617.0	용 산 구
25	이 평	74.0	95.0	1.0	1.0	1.0	1.0	434.0	839.0	956.0	1092.0	은 평 구
26	종 로	93.0	115.0	4.0	4.0	6.0	9.0	284.0	602.0	792.0	964.0	종 로 구
27	종 암	44.0	47.0	0.0	1.0	4.0	4.0	347.0	549.0	630.0	758.0	성 북 구
28	중 랑	153.0	183.0	6.0	5.0	9.0	10.0	889.0	1506.0	1724.0	2022.0	중 랑 구
29	중 부	76.0	113.0	4.0	3.0	1.0	1.0	495.0	943.0	830.0	997.0	중 구
30	혜 화	53.0	77.0	3.0	3.0	0.0	0.0	310.0	581.0	628.0	747.0	종 로 구

In []: # 전처리 데이터 저장

df_r.to_csv("/content/drive/MyDrive/스터디/데이터 주무르기/data/02_preprocess.csv",inc

2.2 피벗 테이블 활용하기

In []: import numpy as np

In []: # 피벗 테이블로 구별로 인덱스

crime_anal = pd.pivot_table(df_r, index='구별', aggfunc=np.sum)
crime_anal.head()

Out[]:	col	강간,추행 검거	강간,추행 발생	강도 검거	강도 발생	살인 검거	살인 발생	절도 검거	절도 발생	폭력 검거	폭력 발 생
	구별										
	강남 구	627.0	708.0	11.0	14.0	5.0	6.0	1491.0	2951.0	3111.0	3677.0
	강동 구	167.0	188.0	14.0	15.0	3.0	3.0	781.0	1640.0	1697.0	1942.0
	강북 그	132.0	159.0	4.0	5.0	8.0	9.0	490.0	780.0	1625.0	1817.0

```
강간,추행
                강간,추행
                          강도
                                  강도
                                         살인
                                                살인
                                                      절도
                                                             절도
                                                                     폭력
col
                                         검거
         검거
                   발생
                          검거
                                  발생
                                                발생
                                                      검거
                                                             발생
                                                                     검거
                                                                             생
구별
관악
         444.0
                   520.0
                           9.0
                                  10.0
                                         16.0
                                                16.0
                                                     1690.0
                                                            3228.0
                                                                   3665.0
                                                                          4085.0
 구
광진
         224.0
                   255.0
                           4.0
                                  4.0
                                         2.0
                                                 2.0
                                                      874.0
                                                            1664.0
                                                                   1407.0
                                                                          1676.0
 구
```

```
# 검거율 열 새로 생성

crime_anal['강간,추행 검거율'] = crime_anal['강간,추행 검거']/crime_anal['강간,추행 빌 crime_anal['강도검거율'] = crime_anal['강도 검거']/crime_anal['강도 발생'] crime_anal['살인검거율'] = crime_anal['살인 검거']/crime_anal['살인 발생'] crime_anal['절도검거율'] = crime_anal['절도 검거']/crime_anal['절도 발생'] crime_anal['폭력검거율'] = crime_anal['폭력 검거']/crime_anal['폭력 발생']

del crime_anal['강간,추행 검거'] del crime_anal['살인 검거'] del crime_anal['절도 검거'] del crime_anal['절도 검거'] crime_anal['폭력 검거'] crime_anal['폭력 검거']
```

Out[]:

col	강간,추 행 발생	강도 발생	살인 발생	절도 발생	폭력 발생	강간,추행 검거율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
구별										
강남 구	708.0	14.0	6.0	2951.0	3677.0	0.885593	0.785714	0.833333	0.505252	0.846070
강동 구	188.0	15.0	3.0	1640.0	1942.0	0.888298	0.933333	1.000000	0.476220	0.873841
강북 구	159.0	5.0	9.0	780.0	1817.0	0.830189	0.800000	0.888889	0.628205	0.894331
관악 구	520.0	10.0	16.0	3228.0	4085.0	0.853846	0.900000	1.000000	0.523544	0.897185
광진 구	255.0	4.0	2.0	1664.0	1676.0	0.878431	1.000000	1.000000	0.525240	0.839499
구로 구	197.0	5.0	6.0	1763.0	2204.0	0.720812	1.000000	1.000000	0.571753	0.827132
노원 구	169.0	3.0	4.0	1404.0	2163.0	0.875740	1.000000	0.750000	0.460114	0.823393
도봉 구	82.0	2.0	0.0	861.0	1234.0	1.060976	1.000000	NaN	0.440186	0.828201
동대 문구	161.0	6.0	10.0	1440.0	1784.0	0.881988	0.833333	0.800000	0.495139	0.895179
동작 구	226.0	1.0	1.0	1341.0	1631.0	0.535398	2.000000	1.000000	0.441462	0.839975
마포 구	348.0	4.0	9.0	1483.0	1844.0	0.824713	0.750000	0.888889	0.457856	0.844360

col	강간,추 행 발생	강도 발생	살인 발생	절도 발생	폭력 발생	강간,추행 검거율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
구별										
서대 문구	159.0	2.0	3.0	1077.0	1292.0	0.937107	0.500000	1.000000	0.486537	0.796440
서초 구	396.0	6.0	5.0	2021.0	2173.0	0.765152	0.666667	1.000000	0.475012	0.819144
성동 구	115.0	3.0	5.0	1016.0	1223.0	0.852174	1.000000	1.000000	0.556102	0.901881
성북 구	142.0	3.0	4.0	988.0	1430.0	0.852113	0.666667	1.000000	0.587045	0.867133
송파 구	287.0	13.0	6.0	2429.0	2675.0	0.818815	1.307692	1.000000	0.414162	0.852336
양천 구	374.0	9.0	15.0	3206.0	4027.0	0.834225	0.888889	0.933333	0.557704	0.833623
영등 포구	315.0	6.0	7.0	2188.0	2701.0	0.800000	0.833333	0.571429	0.435558	0.798593
용산 구	230.0	6.0	5.0	1111.0	1617.0	0.808696	1.000000	0.600000	0.480648	0.820656
은평 구	171.0	4.0	4.0	1371.0	1840.0	0.847953	0.750000	1.000000	0.551422	0.882065
종로 구	192.0	7.0	9.0	1183.0	1711.0	0.760417	1.000000	0.666667	0.502113	0.829924
중구	186.0	5.0	2.0	1642.0	1576.0	0.688172	1.200000	1.000000	0.525579	0.840102
중랑 구	183.0	5.0	10.0	1506.0	2022.0	0.836066	1.200000	0.900000	0.590305	0.852621

In []: con_list = ['강간,추행 검거율', '강도검거율', '살인검거율', '절도검거율', '폭력검거율
검거율이 1이상인 데이터 통일
for column in con_list:
 crime_anal.loc[crime_anal[column] > 1, column] = 1

강도 살인 강간,추행 강도검거 살인검거 절도검거 폭력검거 Out[]: 강간,추 절도 폭력 col 행 발생 발생 발생 발생 검거율 발생 구별 강남 708.0 14.0 6.0 2951.0 3677.0 $0.885593 \quad 0.785714 \quad 0.833333 \quad 0.505252 \quad 0.846070$ 구 강동 188.0 15.0 3.0 1640.0 1942.0 구 강북 159.0 5.0 9.0 780.0 1817.0 관악 520.0 10.0 16.0 3228.0 4085.0 $0.853846 \quad 0.900000 \quad 1.000000 \quad 0.523544 \quad 0.897185$

col	강간,추 행 발생	강도 발생	살인 발생	절도 발생	폭력 발생	강간,추행 검거율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
구별										
광진 구	255.0	4.0	2.0	1664.0	1676.0	0.878431	1.000000	1.000000	0.525240	0.839499
구로 구	197.0	5.0	6.0	1763.0	2204.0	0.720812	1.000000	1.000000	0.571753	0.827132
노원 구	169.0	3.0	4.0	1404.0	2163.0	0.875740	1.000000	0.750000	0.460114	0.823393
도봉 구	82.0	2.0	0.0	861.0	1234.0	1.000000	1.000000	NaN	0.440186	0.828201
동대 문구	161.0	6.0	10.0	1440.0	1784.0	0.881988	0.833333	0.800000	0.495139	0.895179
동작 구	226.0	1.0	1.0	1341.0	1631.0	0.535398	1.000000	1.000000	0.441462	0.839975
마포 구	348.0	4.0	9.0	1483.0	1844.0	0.824713	0.750000	0.888889	0.457856	0.844360
서대 문구	159.0	2.0	3.0	1077.0	1292.0	0.937107	0.500000	1.000000	0.486537	0.796440
서초 구	396.0	6.0	5.0	2021.0	2173.0	0.765152	0.666667	1.000000	0.475012	0.819144
성동 구	115.0	3.0	5.0	1016.0	1223.0	0.852174	1.000000	1.000000	0.556102	0.901881
성북 구	142.0	3.0	4.0	988.0	1430.0	0.852113	0.666667	1.000000	0.587045	0.867133
송파 구	287.0	13.0	6.0	2429.0	2675.0	0.818815	1.000000	1.000000	0.414162	0.852336
양천 구	374.0	9.0	15.0	3206.0	4027.0	0.834225	0.888889	0.933333	0.557704	0.833623
영등 포구	315.0	6.0	7.0	2188.0	2701.0	0.800000	0.833333	0.571429	0.435558	0.798593
용산 구	230.0	6.0	5.0	1111.0	1617.0	0.808696	1.000000	0.600000	0.480648	0.820656
은평 구	171.0	4.0	4.0	1371.0	1840.0	0.847953	0.750000	1.000000	0.551422	0.882065
종로 구	192.0	7.0	9.0	1183.0	1711.0	0.760417	1.000000	0.666667	0.502113	0.829924
중구	186.0	5.0	2.0	1642.0	1576.0	0.688172	1.000000	1.000000	0.525579	0.840102
중랑 구	183.0	5.0	10.0	1506.0	2022.0	0.836066	1.000000	0.900000	0.590305	0.852621

```
      In []:
      # 열 이름 변경

      crime_anal.rename(columns = {'강간,추행 발생':'강단', '강도 발생':'강도', '살인 발생':'살인', '절도 발생':'절도', '폭력 발생':'폭력'}, inplace=True)
```

\cap		+	Γ	1	
U	U	L	L		۰

col	강간,추 행	강 도	살 인	절도	폭력	강간,추행 검 거율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
구별										
강남구	708.0	14.0	6.0	2951.0	3677.0	0.885593	0.785714	0.833333	0.505252	0.846070
강동구	188.0	15.0	3.0	1640.0	1942.0	0.888298	0.933333	1.000000	0.476220	0.873841
강북구	159.0	5.0	9.0	780.0	1817.0	0.830189	0.800000	0.888889	0.628205	0.894331
관악구	520.0	10.0	16.0	3228.0	4085.0	0.853846	0.900000	1.000000	0.523544	0.897185
광진구	255.0	4.0	2.0	1664.0	1676.0	0.878431	1.000000	1.000000	0.525240	0.839499
구로구	197.0	5.0	6.0	1763.0	2204.0	0.720812	1.000000	1.000000	0.571753	0.827132
노원구	169.0	3.0	4.0	1404.0	2163.0	0.875740	1.000000	0.750000	0.460114	0.823393
도봉구	82.0	2.0	0.0	861.0	1234.0	1.000000	1.000000	NaN	0.440186	0.828201
동대문 구	161.0	6.0	10.0	1440.0	1784.0	0.881988	0.833333	0.800000	0.495139	0.895179
동작구	226.0	1.0	1.0	1341.0	1631.0	0.535398	1.000000	1.000000	0.441462	0.839975
마포구	348.0	4.0	9.0	1483.0	1844.0	0.824713	0.750000	0.888889	0.457856	0.844360
서대문 구	159.0	2.0	3.0	1077.0	1292.0	0.937107	0.500000	1.000000	0.486537	0.796440
서초구	396.0	6.0	5.0	2021.0	2173.0	0.765152	0.666667	1.000000	0.475012	0.819144
성동구	115.0	3.0	5.0	1016.0	1223.0	0.852174	1.000000	1.000000	0.556102	0.901881
성북구	142.0	3.0	4.0	988.0	1430.0	0.852113	0.666667	1.000000	0.587045	0.867133
송파구	287.0	13.0	6.0	2429.0	2675.0	0.818815	1.000000	1.000000	0.414162	0.852336
양천구	374.0	9.0	15.0	3206.0	4027.0	0.834225	0.888889	0.933333	0.557704	0.833623
영등포 구	315.0	6.0	7.0	2188.0	2701.0	0.800000	0.833333	0.571429	0.435558	0.798593
용산구	230.0	6.0	5.0	1111.0	1617.0	0.808696	1.000000	0.600000	0.480648	0.820656
은평구	171.0	4.0	4.0	1371.0	1840.0	0.847953	0.750000	1.000000	0.551422	0.882065
종로구	192.0	7.0	9.0	1183.0	1711.0	0.760417	1.000000	0.666667	0.502113	0.829924
중구	186.0	5.0	2.0	1642.0	1576.0	0.688172	1.000000	1.000000	0.525579	0.840102
중랑구	183.0	5.0	10.0	1506.0	2022.0	0.836066	1.000000	0.900000	0.590305	0.852621

2.3 데이터 표현을 위해 다듬기

```
In []: from sklearn import preprocessing
        col = ['강간,추행', '강도', '살인', '절도', '폭력']
        x = crime_anal[col].values
        min_max_scaler = preprocessing.MinMaxScaler()
        x_scaled = min_max_scaler.fit_transform(x.astype(float))
        crime_anal_norm = pd.DataFrame(x_scaled, columns = col, index = crime_anal.index)
```

col2 = ['강간,추행 검거율', '강도검거율', '살인검거율', '절도검거율', '폭력검거율'] crime_anal_norm[col2] = crime_anal[col2] crime_anal_norm

Out[]:

	강간,추 행	강도	살인	절도	폭력	강간,추 행 검거 율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
구 별										
강 남 구	1.000000	0.928571	0.3750	0.886846	0.857442	0.885593	0.785714	0.833333	0.505252	0.846070
강 동 구	0.169329	1.000000	0.1875	0.351307	0.251223	0.888298	0.933333	1.000000	0.476220	0.873841
강 북 구	0.123003	0.285714	0.5625	0.000000	0.207547	0.830189	0.800000	0.888889	0.628205	0.894331
관 악 구	0.699681	0.642857	1.0000	1.000000	1.000000	0.853846	0.900000	1.000000	0.523544	0.897185
광 진 구	0.276358	0.214286	0.1250	0.361111	0.158281	0.878431	1.000000	1.000000	0.525240	0.839499
구 로 구	0.183706	0.285714	0.3750	0.401552	0.342767	0.720812	1.000000	1.000000	0.571753	0.827132
노 원 구	0.138978	0.142857	0.2500	0.254902	0.328442	0.875740	1.000000	0.750000	0.460114	0.823393
도 봉 구	0.000000	0.071429	0.0000	0.033088	0.003843	1.000000	1.000000	NaN	0.440186	0.828201
동 대 문 구	0.126198	0.357143	0.6250	0.269608	0.196017	0.881988	0.833333	0.800000	0.495139	0.895179
동 작 구	0.230032	0.000000	0.0625	0.229167	0.142558	0.535398	1.000000	1.000000	0.441462	0.839975
마 포 구	0.424920	0.214286	0.5625	0.287173	0.216981	0.824713	0.750000	0.888889	0.457856	0.844360
서 대 문 구	0.123003	0.071429	0.1875	0.121324	0.024109	0.937107	0.500000	1.000000	0.486537	0.796440
서 초 구	0.501597	0.357143	0.3125	0.506944	0.331936	0.765152	0.666667	1.000000	0.475012	0.819144

		강간,추 행	강도	살인	절도	폭력	강간,추 행 검거 율	강도검거 율	살인검거 율	절도검거 율	폭력검거 율
	구 별										
	성 동 구	0.052716	0.142857	0.3125	0.096405	0.000000	0.852174	1.000000	1.000000	0.556102	0.901881
	성 북 구	0.095847	0.142857	0.2500	0.084967	0.072327	0.852113	0.666667	1.000000	0.587045	0.867133
	송 파 구	0.327476	0.857143	0.3750	0.673611	0.507338	0.818815	1.000000	1.000000	0.414162	0.852336
	양 천 구	0.466454	0.571429	0.9375	0.991013	0.979734	0.834225	0.888889	0.933333	0.557704	0.833623
	영 등 포 구	0.372204	0.357143	0.4375	0.575163	0.516422	0.800000	0.833333	0.571429	0.435558	0.798593
	용 산 구	0.236422	0.357143	0.3125	0.135212	0.137666	0.808696	1.000000	0.600000	0.480648	0.820656
	은 평 구	0.142173	0.214286	0.2500	0.241422	0.215584	0.847953	0.750000	1.000000	0.551422	0.882065
	종 로 구	0.175719	0.428571	0.5625	0.164624	0.170510	0.760417	1.000000	0.666667	0.502113	0.829924
	중 구	0.166134	0.285714	0.1250	0.352124	0.123340	0.688172	1.000000	1.000000	0.525579	0.840102
	중 랑 구	0.161342	0.285714	0.6250	0.296569	0.279175	0.836066	1.000000	0.900000	0.590305	0.852621
In []:	re	sult_CCT\	터와 결합 V = pd.re _norm[['운	ead_csv 민구수',	index_co	I='구별')					./01_prepi

 Out []:
 37.7%
 35.7%
 $\frac{1}{2}$ $\frac{1}{2$

```
구
     별
     강
     동
       0.169329 1.000000 0.1875 0.351307 0.251223 0.888298 0.933333 1.000000 0.476220 0.873841
     구
     강
     북
       관
     악
       0.699681 0.642857 1.0000 1.000000 1.000000 0.853846 0.900000 1.000000 0.523544 0.897185
     광
     진
       구
     # 범죄 열을 생성 np.sum 활용!!
     col = ['강간,추행','강도','살인','절도','폭력']
     crime_anal_norm['범죄'] = np.sum(crime_anal_norm[col], axis=1)
     crime_anal_norm.head()
                                  강간,추
Out[]:
        강간,추
                                      강도검거 살인검거 절도검거 폭력검거
               강도
                   살인
                        절도
                              폭력
                                  행 검거
                                         율
                                                         율
                                               율
                                                    율
                                    율
     구
     별
     강
     남
       1.000000 0.928571 0.3750 0.886846 0.857442 0.885593 0.785714 0.833333 0.505252 0.846070
     구
     강
     동
       0.169329 1.000000 0.1875 0.351307 0.251223 0.888298 0.933333 1.000000 0.476220 0.873841
     구
     강
     북
       구
     관
     악
       구
     광
     진
       구
     # 검거 열을 새로이 생성
     col = ['강간,추행 검거율','강도검거율','살인검거율','절도검거율','폭력검거율']
     crime_anal_norm['검거'] = np.sum(crime_anal_norm[col], axis=1)
     crime_anal_norm.head()
Out[]:
                                  강간,추
        강간,추
                                      강도검거 살인검거 절도검거 폭력검거
                                  행 검거
               강도
                   살인
                        절도
                              폭력
```

강간,추

행 검거

율

율

강간,추

행

행

강도

살인

절도

강도검거 살인검거 절도검거 폭력검거

율

율

율

```
      항
      1.000000
      0.928571
      0.3750
      0.886846
      0.857442
      0.885593
      0.785714
      0.833333
      0.505252
      0.846070

      항
      0.169329
      1.000000
      0.1875
      0.351307
      0.251223
      0.888298
      0.933333
      1.00000
      0.476220
      0.873841

      항
      0.123003
      0.285714
      0.5625
      0.000000
      0.207547
      0.830189
      0.800000
      0.888889
      0.628205
      0.894331

      항
      0.699681
      0.642857
      1.0000
      1.000000
      1.000000
      0.853846
      0.900000
      1.000000
      0.523544
      0.897185

      항
      0.276358
      0.214286
      0.1250
      0.361111
      0.158281
      0.878431
      1.000000
      1.000000
      0.525240
      0.839499
```

2.4 seaborn

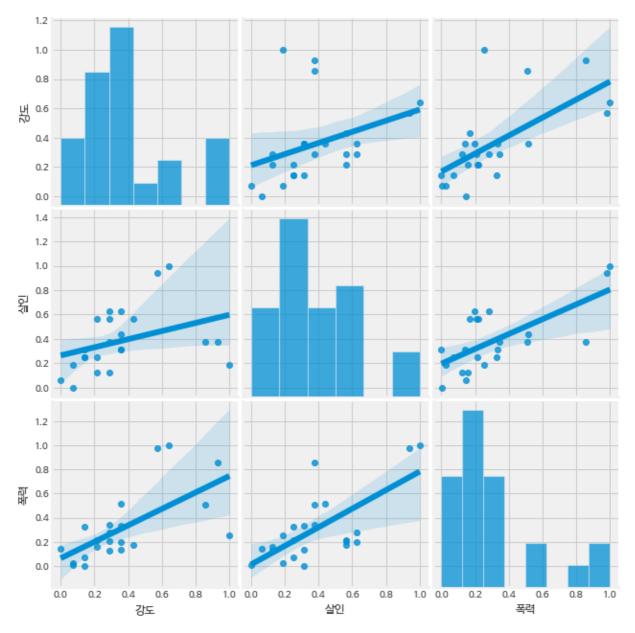
```
In []: ## 나눔 글꼴 설치
#!sudo apt-get install -y fonts-nanum
#!sudo fc-cache -fv
#!rm ~/.cache/matplotlib -rf

In []: import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
#seaborn 스타일 설정
sns.set_style("whitegrid")

# 플롯 스타일 설정
plt.style.use('fivethirtyeight')
# matplotlib을 사용하는 모든 plot에 나눔 글꼴 적용
plt.rc('font', family='NanumBarunGothic')
%matplotlib inline

In []: sns.pairplot(crime_anal_norm, vars=["강도", "살인", "폭력"], kind='reg', size=3)
plt.show()
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/seaborn/axisgrid.py:2076: UserWarning: The `siz e` parameter has been renamed to `height`; please update your code. warnings.warn(msg, UserWarning)



강도와 폭력, 살인과 폭력, 강도와 살인 모두 양의 상관관계가 있다.

```
In []: sns.pairplot(crime_anal_norm, x_vars=["인구수", "CCTV"], y_vars=["살인", "강도"], kind='reg', size=3) plt.show()
```

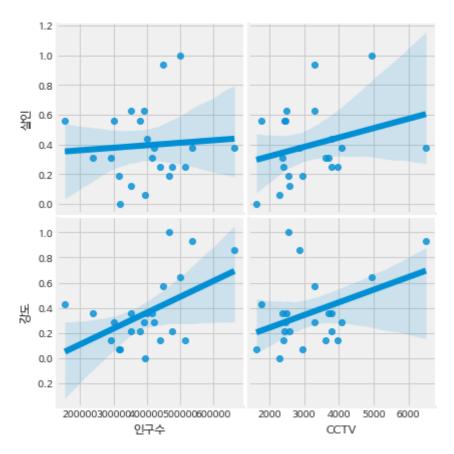
/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/seaborn/axisgrid.py:2076: UserWarning: The `siz e` parameter has been renamed to `height`; please update your code. warnings.warn(msg, UserWarning)

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/matplotlib/backends/backend_agg.py:214: Runtime Warning: Glyph 8722 missing from current font.

font.set_text(s, 0.0, flags=flags)

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/matplotlib/backends/backend_agg.py:183: Runtime Warning: Glyph 8722 missing from current font.

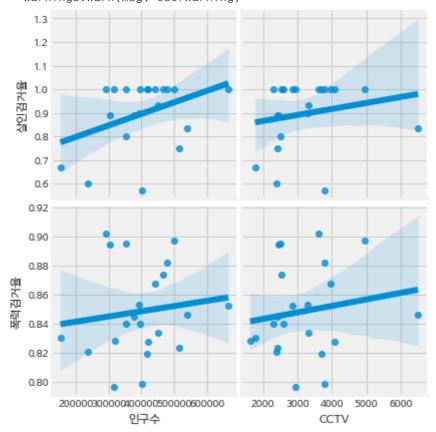
font.set_text(s, 0, flags=flags)



눈에 띄는 인사이트를 발견하지 못하였다. 굳이 찾아보자면 인구수가 증가할 수록 강도가 많이 일 어나고 그런 지역일수록 CCTV가 많이 위치해 있는것으로 보인다.

```
In []: sns.pairplot(crime_anal_norm, x_vars=["인구수", "CCTV"], y_vars=["살인검거율", "폭력검거율"], kind='reg', size=3) plt.show()
```

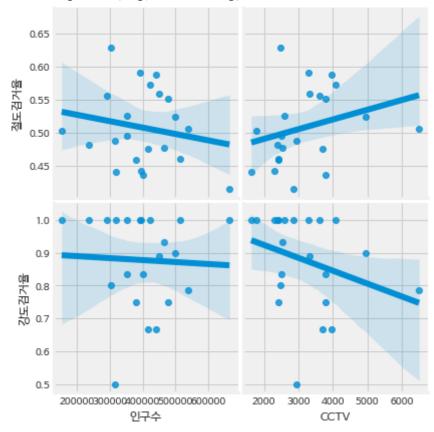
/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/seaborn/axisgrid.py:2076: UserWarning: The `siz e` parameter has been renamed to `height`; please update your code. warnings.warn(msg, UserWarning)



- 전반적으로 CCTV가 많은 지역에서 살인, 폭력 검거율이 좀 더 높은 모습을 보인다.
- 인구수가 많은 지역일수록도 검거율이 높아진다고 할 수 있다.
- 하지만 유의미한 양의 상관성은 띄지 않는것으로 판단한다.
- 살인 검거율은 1에 위치해 있는것이 많은것으로 보아 심각한 범죄인 살인범죄의 검거율은 매우 높다고 보여진다.

```
In []: sns.pairplot(crime_anal_norm, x_vars=["인구수", "CCTV"], y_vars=["절도검거율", "강도검거율"], kind='reg', size=3) plt.show()
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/seaborn/axisgrid.py:2076: UserWarning: The `siz e` parameter has been renamed to `height`; please update your code. warnings.warn(msg, UserWarning)



- 강도 검거율은 오히려 CCTV와는 음의 상관관계를 보인다. 절도검거율은 CCTV와는 양의 상 관관계를 보인다.
- 절도, 강도 검거율은 인구수와는 음의 상관관계를 보인다.

```
In []: # 검거열 스케일링
tmp_max = crime_anal_norm['검거'].max()
crime_anal_norm['검거'] = crime_anal_norm['검거'] / tmp_max
crime_anal_norm_sort = crime_anal_norm.sort_values(by='검거', ascending=False)
crime_anal_norm_sort.head()
```

 Out []:
 살

 강간,추
 인 절도검거 폭력검거 이 원

 행
 강도 살인 절도 폭력 행검거 율
 거 율

 월
 거 율

구

```
    별
    1

    성
    0.052716
    0.142857
    0.3125
    0.096405
    0.000000
    0.852174
    1.000000
    1.0
    0.556102
    0.901881
    2926

    광
    0.276358
    0.214286
    0.1250
    0.361111
    0.158281
    0.878431
    1.000000
    1.0
    0.525240
    0.839499
    3526

    라
    0.161342
    0.285714
    0.6250
    0.296569
    0.279175
    0.836066
    1.000000
    1.0
    0.590305
    0.852621
    3918

    라
    0.699681
    0.642857
    1.0000
    1.000000
    1.000000
    0.853846
    0.990000
    1.0
    0.523544
    0.897185
    4994

    라
    0.169329
    1.000000
    0.1875
    0.351307
    0.251223
    0.888298
    0.933333
    1.0
    0.476220
    0.873841
    4664
```

			범죄 검거 비율	(정규화된 검거의	다합으로 정렬)				1.0
	성동구	0.852174	1.000000	1.000000	0.556102	0.901881			1.0
	광진구	0.878431	1.000000	1.000000	0.525240	0.839499			
	중랑구	0.836066	1.000000	0.900000	0.590305	0.852621			
	관악구	0.853846	0.900000	1.000000	0.523544	0.897185			0.9
	강동구	0.888298	0.933333	1.000000	0.476220	0.873841			0.9
	구로구	0.720812	1.000000	1.000000	0.571753	0.827132			
	송파구	0.818815	1.000000	1.000000	0.414162	0.852336			
	중구	0.688172	1.000000	1.000000	0.525579	0.840102			0.8
	양천구	0.834225	0.888889	0.933333	0.557704	0.833623			
	강북구	0.830189	0.800000	0.888889	0.628205	0.894331			
	은평구	0.847953	0.750000	1.000000	0.551422	0.882065			
짺	성북구	0.852113	0.666667	1.000000	0.587045	0.867133		0	0.7
	노원구	0.875740	1.000000	0.750000	0.460114	0.823393			
	동대문구	0.881988	0.833333	0.800000	0.495139	0.895179			
	강남구	0.885593	0.785714	0.833333	0.505252	0.846070			
	동작구	0.535398	1.000000	1.000000	0.441462	0.839975			0.6
	마포구	0.824713	0.750000	0.888889	0.457856	0.844360			
	종로구	0.760417	1.000000	0.666667	0.502113	0.829924			
	서초구	0.765152	0.666667	1.000000	0.475012	0.819144			
	서대문구	0.937107	0.500000	1.000000	0.486537	0.796440			0.5
	용산구	0.808696	1.000000	0.600000	0.480648	0.820656			
	영등포구	0.800000	0.833333	0.571429	0.435558	0.798593			
	도봉구	1.000000	1.000000		0.440186	0.828201			
	,	강간,추행 검거율	강도검거율	살인검거율	절도검거율	폭력검거율			

• 절도의 검거율이 다른 범죄의 검거율에 비해 낮은 것을 확인

```
In [ ]: # 히트맵 출력
        target_col = ['강간,추행', '강도', '살인', '절도', '폭력', '범죄']
        crime_anal_norm['범죄'] = crime_anal_norm['범죄'] / 5
        crime_anal_norm_sort = crime_anal_norm.sort_values(by='범죄', ascending=False)
        plt.figure(figsize = (10, 10))
        sns.heatmap(crime_anal_norm_sort[target_col], annot=True, fmt='f', linewidths=.5,
                            cmap='RdPu')
        plt.title('범죄비율 (정규화된 발생 건수로 정렬)')
        plt.show()
```

			범죄	비율 (정규화돈	! 발생 건수로 경	정렬)	
	관악구	0.699681	0.642857	1.000000	1.000000	1.000000	0.868508
	강남구	1.000000	0.928571	0.375000	0.886846	0.857442	0.809572
	양천구	0.466454	0.571429	0.937500	0.991013	0.979734	0.789226
8	송파구	0.327476	0.857143	0.375000	0.673611	0.507338	0.548114
	영등포구	0.372204	0.357143	0.437500	0.575163	0.516422	0.451687
	서초구	0.501597	0.357143	0.312500	0.506944	0.331936	0.402024
	강동구	0.169329	1.000000	0.187500	0.351307	0.251223	0.391872
	마포구	0.424920	0.214286	0.562500	0.287173	0.216981	0.341172
	중랑구	0.161342	0.285714	0.625000	0.296569	0.279175	0.329560
	구로구	0.183706	0.285714	0.375000	0.401552	0.342767	0.317748
	동대문구	0.126198	0.357143	0.625000	0.269608	0.196017	0.314793
꺡	종로구	0.175719	0.428571	0.562500	0.164624	0.170510	0.300385
	용산구	0.236422	0.357143	0.312500	0.135212	0.137666	0.235789
	강북구	0.123003	0.285714	0.562500	0.000000	0.207547	0.235753
	광진구	0.276358	0.214286	0.125000	0.361111	0.158281	0.227007
	노원구	0.138978	0.142857	0.250000	0.254902	0.328442	0.223036
	은평구	0.142173	0.214286	0.250000	0.241422	0.215584	0.212693
	중구	0.166134	0.285714	0.125000	0.352124	0.123340	0.210463
	동작구	0.230032	0.000000	0.062500	0.229167	0.142558	0.132851
	성북구	0.095847	0.142857	0.250000	0.084967	0.072327	0.129200
	성동구	0.052716	0.142857	0.312500	0.096405	0.000000	0.120896
	서대문구	0.123003	0.071429	0.187500	0.121324	0.024109	0.105473
	도봉구	0.000000	0.071429	0.000000	0.033088	0.003843	0.021672
		강간,추행	강도	살인	절도	폭력	범죄

• 범죄가 가장 많이 일어나는 지역은 관악구, 강남구, 양천구가 높게 관찰된다. 뒤로는 송파, 영 등포, 서초가 뒤따르고 있다.

2.5 지도 시각화 도구 - Foliunm

```
In []: | #!pip install folium
In [ ]:
       import folium
In [ ]:
        # json으로 되어있는 서울시 구별 데이터 정보 로딩
        import json
        geo_path = '/content/drive/MyDrive/스터디/데이터 주무르기/data/02. skorea_municipalit
        geo_str = json.load(open(geo_path, encoding='utf-8'))
       #서울시 중심의 위도와 경도 정보를 먼저 입력하고 경계선 설정
        map = folium.Map(location=[37.5502, 126.982], zoom_start=11,
                       tiles='Stamen Toner')
        # 살인 발생 빈도 추출
        map.choropleth(geo_data = geo_str,
                     data = crime_anal_norm['살인'],
                     columns = [crime_anal_norm.index, crime_anal_norm['살인']],
                     fill_color = 'PuRd', #PuRd, YIGnBu
                     key_on = 'feature.id')
        map
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/folium/folium.py:426: FutureWarning: The chorop leth method has been deprecated. Instead use the new Choropleth class, which has the same arguments. See the example notebook 'GeoJSON_and_choropleth' for how to do this. FutureWarning

Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook

```
map = folium.Map(location=[37.5502, 126.982], zoom_start=11, tiles='Stamen Toner')
# 강간,추행 발생 빈도 추출
map.choropleth(geo_data = geo_str, data = crime_anal_norm['강간,추행'], columns = [crime_anal_norm.index, crime_anal_norm['강간,추행']], fill_color = 'PuRd', #PuRd, YlGnBu key_on = 'feature.id')
map
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/folium/folium.py:426: FutureWarning: The chorop leth method has been deprecated. Instead use the new Choropleth class, which has the same arguments. See the example notebook 'GeoJSON_and_choropleth' for how to do this. FutureWarning

Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook

```
map = folium.Map(location=[37.5502, 126.982], zoom_start=11, tiles='Stamen Toner')
# 범죄 발생 빈도 추출
map.choropleth(geo_data = geo_str, data = crime_anal_norm['범죄'], columns = [crime_anal_norm.index, crime_anal_norm['범죄']], fill_color = 'PuRd', #PuRd, YIGnBu key_on = 'feature.id')
map
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/folium/folium.py:426: FutureWarning: The chorop leth method has been deprecated. Instead use the new Choropleth class, which has the same arguments. See the example notebook 'GeoJSON_and_choropleth' for how to do this. FutureWarning

Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook

- 강남지역
- 강서 지역의 범죄 빈도가 높다

하지만 이는 인구수에 비례해야한다.

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/folium/folium.py:426: FutureWarning: The chorop leth method has been deprecated. Instead use the new Choropleth class, which has the same arguments. See the example notebook 'GeoJSON_and_choropleth' for how to do this. FutureWarning

Out []: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook

- 여전히 강서 지역의 범죄율이 높다
- 중구 및 종로구의 범죄율이 높아진게 보인다.

2.6 경찰서별 검거현황과 구별 범죄발생 현황을 표현하 기

Out[]: 강간, 강간, 인 인 절도 폭력 추행 추행 Ir col lat 검 검 발 검거 검거 발생 발생 발생 검거 433.0 513.0 10.0 12.0 3.0 5.0 1016.0 1941.0 1911.0 2283.0 남 37.509435 127.06695 167.0 188.0 14.0 15.0 동 37.528511 127.12682 3.0 3.0 781.0 1640.0 1697.0 1942.0 132.0 159.0 북 37.637304 127.02734 4.0 5.0 8.0 9.0 490.0 780.0 1625.0 1817.0 천 222.0 265.0 5.0 6.0 9.0 10.0 1070.0 1689.0 2087.0 2445.0 37.539783 126.82999 악 351.0 403.0 3.0 12.0 12.0 1137.0 2229.0 2355.0 2614.0 37.474395 126.95134

```
ln []: # 경찰서의 위치 확인
map = folium.Map(location=[37.5502, 126.982], zoom_start=11)
```

<code>Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook</code>

<code>Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook</code>

```
|n []: map = folium.Map(location=[37.5502, 126.982], zoom_start=11)
```

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/folium/folium.py:426: FutureWarning: The chorop leth method has been deprecated. Instead use the new Choropleth class, which has the same arguments. See the example notebook 'GeoJSON_and_choropleth' for how to do this. FutureWarning

<code>Out[]: Make this Notebook Trusted to load map: File -> Trust Notebook</code>