빅데이터처리 기말 프로젝트 보고서

데이터 시각화를 통한 교통사고 분석 및 예측

202244089 나예원

목차

I. 프로젝트 주제

주제 선정 이유

II. 프로젝트 계획

프로젝트 범위, 목표

III. 프로젝트 진행내용

데이터 전처리, 시각화, 결과물

IV. 결론

결론 정리

I. 프로젝트 주제

● 데이터 시각화를 통한 교통사고 분석 및 예측

주제 선정 이유: 이전 주제였던 자율주행차량 사고 분석은 관련 자료와 데이터를 많이 찾아보았으나 충분하지 않아 프로젝트의 과정을 거치기에는 무리가 있다고 판단 -> 데이터가 충분한 교통사고 분석으로 결정

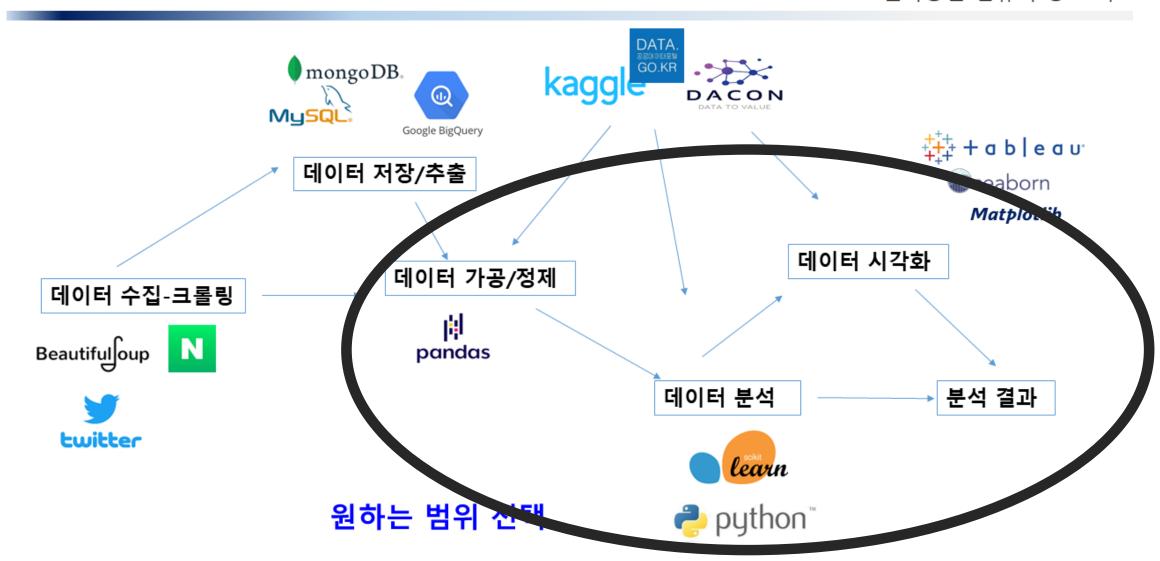
깃허브 주소:https://github.com/skdPdnjs/BigDataProcessing.git

II.프로젝트 계획

데이터 가공/정제, 데이터 분석, 데이터 시각화, 분석 결과

프로젝트 범위

인하공전 컴퓨터 정보 과



II.프로젝트 계획

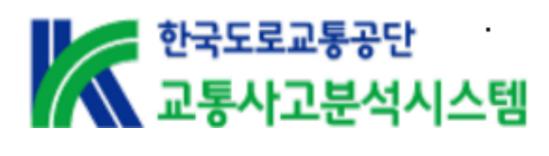
목표

- 시각화 중심 프로젝트: 데이터 가공 후 결과를 다양한 그래프로 표현
- 다양한 시각화 기법 사용
- 시각화를 통해 사고 분석 및 정책적 인사이트 도출

분석 데이터

- OECD국가별사고
- ☑ 교통법규위반사고
- 🝱 데이터예측
- ☑ 도로교통공단_월별 교통사고 통계_2023
- 🕮 서울구별사고빈도

데이터 수집



한국도로교통공단 교통사고분석시스템



교통안전정보관리시스템(TMACS)



공공데이터포털

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- -서울 자치구별 최근 2023년 사고 건수
- -사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세 분석
- 2. 선형 회귀를 활용한 2024년 교통사고 건수 예측
- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수
- -OECD 국가별 자동차 1만 대당 사망자 순위 변동 (2015~2019)
- 4. 운전자 교통법규 위반 사고 건수 상위 5개
- 5. 2023년도 월별 교통사고 시각화
- -2023년 월별 사고건수
- -월별 자료 시각화

크게 5개의 주제로 구성

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- 1-1. 서울 자치구별 최근 2023년 사고 건수 : 2023년 기준 서울시 자치구별 사고 건수를 Choropleth 지도로 시각화

#데이터 전처리 과정

```
서울 자치구별 최근 2023년 사고 건수
    # 라이브러리 불러오기
    import pandas as pd
    import folium
    df=pd.read_excel('/content/서울구별사고빈도.xls', header=1)
    print(df.head())
    print(df.columns)
                                                                 32.8
    0 전국 229,600 209,654 203,130 196,836
                                          198,296 207,503
             39,258 35,227 33,913
                                   33,698
                                          33,811
                                                 35.181
                                                                70.9
             1,133
                                      974
             1,184
                                      943
                                                                 76.7
                             1.014
                                     1.014
                                                    1.020
             1.187
       자동차1만대당 도로10Km당
                8.4
        106.0
                20.2
                35.9
        170.0
                81.5
    Index(['지자체', '2019년', '2020년', '2021년', '2022년', '2023년', '5년평균', '연평균 증감률'
          '인구1만명당', '자동차1만대당', '도로10Km당'],
         dtype='object')
```

```
# 전국, 서울 행 제거 후 열이름 재정의
df = df[~df['지자체'].isin(['전국', '서울'])]
df = df.rename(columns={'지자체': '자치구'})

#타입 변환
df['2023년'] = df['2023년'].str.replace(',', '').astype(float)

# NaN값 제거
df = df.dropna(subset=['2023년'])

# 데이터 값 확인
print("최소값:", df['2023년'].min(), "최대값:", df['2023년'].max())

최소값: 530.0 최대값: 3926.0

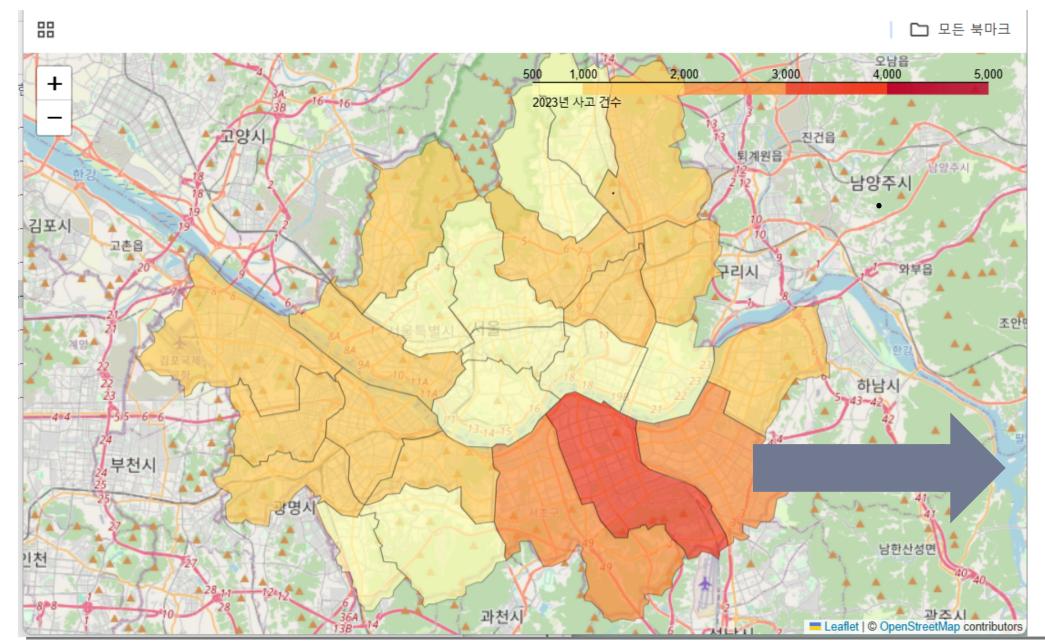
데이터 확인 후
필요한 전국, 서울 행을 제외하고는 삭제
```

<u>실수로 타입 변환 후 , 제거</u> 이후 결측치 제거

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- 1-1. 서울 자치구별 최근 2023년 사고 건수 : 2023년 기준 서울시 자치구별 사고 건수를 Choropleth 지도로 시각화

```
s_geo = 'https://raw.githubusercontent.com/southkorea/seoul-maps/master/kostat/2013/json/seoul_municipalities_geo_simple.json'
   # Choropleth 맵 추가
   folium.Choropleth(
       geo_data=s_geo,
       data=df,
       columns=['자치구', '2023년'],
      key_on='feature.properties.name',
                                                           맵 생성
      fill_color='YlOrRd',
      fill_opacity=0.7,
       line_opacity=0.3,
       threshold_scale=[500, 1000, 2000, 3000, 4000, 5000],
       Tegend_name=12023년 사고 건수1
   ).add_to(s_map)
   #지도 표시
   s_map.save("서울시 자치구 2023년 사고 건수.html")
   s_map
```

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- 1-1. 서울 자치구별 최근 2023년 사고 건수 : 2023년 기준 서울시 자치구별 사고 건수를 Choropleth 지도로 시각화



2023 기준 서울시 자치구별 사고 건수를 비교해보았을 때 강남구에서 가장 많은 사고가 난 것을 알 수 있다

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- 1-2.사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세 분석: 2019~2023년 상위 5개 자치구의 사고 건수 선 그래프 시각화

사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세 분석

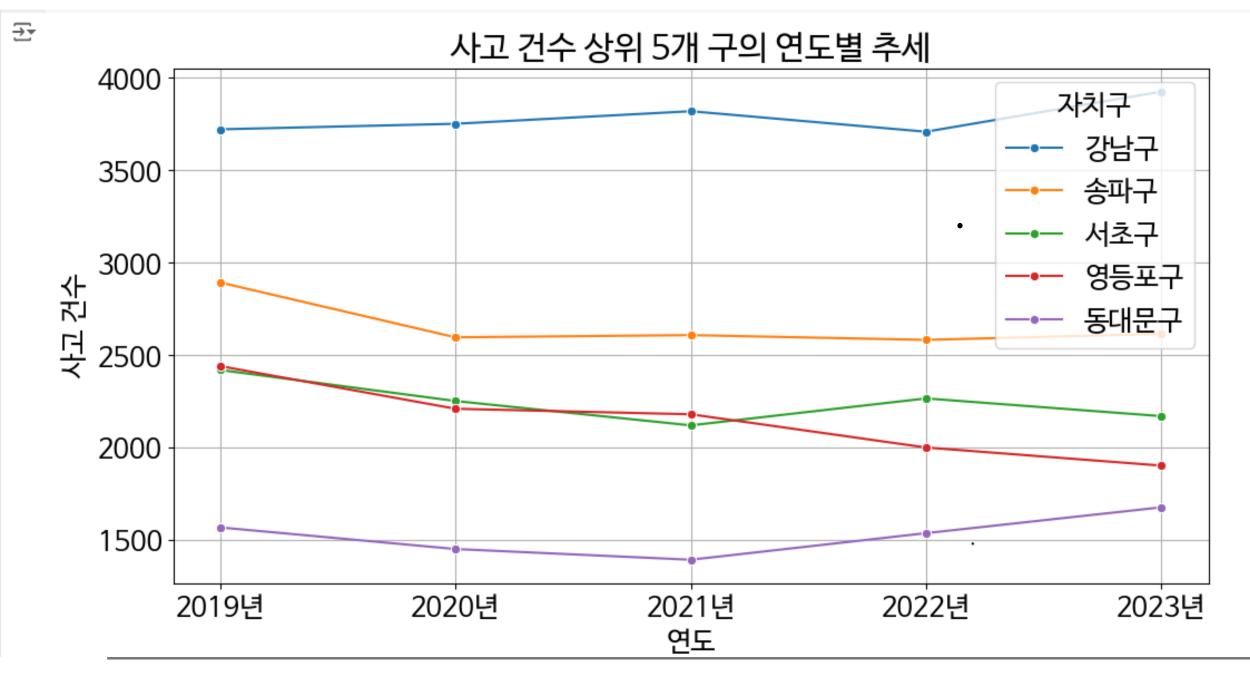
```
[] # 단계 3: 한글 폰트 설정
[] # 단계 1: 폰트 설치
    import matplotlib.font_manager as fm
                                                                                    import matplotlib.pyplot as plt
    import matplotlib.pyplot as plt
                                                                                    import matplotlib as mpl
    !apt-get -qq -y install fonts-nanum > /dev/null
                                                                                    import matplotlib.font_manager as fm
   #fontpath = '/usr/share/fonts/truetype/nanum/NanumBarunGothic.ttf'
   #font = fm.FontProperties(fname=fontpath, size=9)
                                                                                    # 마이너스 표시 문제
                                                                                    mpl.rcParams['axes.unicode_minus'] = False
   #fm._rebuild()
                                                                                    # 한글 폰트 설정
   fe = fm.FontEntry(
      fname=r'/usr/share/fonts/truetype/nanum/NanumBarunGothic.ttf', # ttf 파일이 저장되어 있는
                                                                                    fe = fm.FontEntrv(
                                        # 이 폰트의 원하는 이름 설정
      name='NanumGothic')
                                                                                        fname=r'/usr/share/fonts/truetype/nanum/NanumBarunGothic.ttf', # ttf 파일이 저장되
   fm.fontManager.ttflist.insert(0, fe)
                                        # Matplotlib에 폰트 추가
                                                                                                                                      # 이 폰트의 원하는 이름 설정
                                                                                        name='NanumGothic')
   plt.rcParams.update({'font.size': 18, 'font.family': 'NanumGothic'}) # 폰트 설
                                                                                    fm.fontManager.ttflist.insert(0, fe)
                                                                                                                                         # Matplotlib에 폰트 추가
                                                                                    plt.rcParams.update({'font.size': 18, 'font.family': 'NanumGothic'}) # 폰트 설
[] # 단계 2: 런타임 재시작
    import os
   os.kill(os.getpid(), 9)
```

1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석 1-2.사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세 분석 :2019~2023년 상위 5개 자치구의 사고 건수 선 그래프 시각화

앞과 동일하게 필요한 행만 남긴 후 제거 long은 긴 형태가 데이터 처리에 적합하다 하여 반영 . (연도별 데이터를 비교하거나 다양한 그룹(예: 자치구)을 한 그래프에 표현하기 쉽다)

```
■ df=pd.read_excel('/content/서울구별사고빈도.xls', header=1)
    df = df.rename(columns={'지자체': '자치구'})
    df2 = df[~df['자치구'].isin(['전국', '서울'])].copy()
    # 쉼표 제거 및 숫자형 변환
    for col in ['2019년', '2020년', '2021년', '2022년', '2023년']:
       df2[col] = pd.to_numeric(df2[col].astype(str).str.replace(',', ''))
    # 상위 5개 구
    top5 = df2.sort_values('2023년', ascending=False).head(5)
    df long = top5.melt(
       id_vars=['자치구'],
       value_vars=['2019년', '2020년', '2021년', '2022년', '2023년'],
       var_name='연도',
       -value_name='사고건수'
    # 그래프 생성
    plt.figure(figsize=(12, 6))
    sns.lineplot(data=df_long, x='연도', y='사고건수', hue='자치구', marker='o')
    plt.title('사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세')
    plt.xlabel('연도')
    plt.ylabel('사고 건수')
    plt.grid(True)
    plt.savefig("서울시 자치구 상위 5개 연도별 추세")
    plt.show()
```

- 1. 2023년 서울 자치구 사고 빈도 분석
- 1-2.사고 건수 상위 5개 구의 연도별 추세 분석: 2019~2023년 상위 5개 자치구의 사고 건수 선 그래프 시각화



강남구와 동대문구가 오르는 추세였고 나머지는 비슷하게 오르내리는 것 확인

```
!pip install matplotlib pandas scikit-learn
🚁 Requirement already satisfied: matplotlib in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (3.8.0)
     Requirement already satisfied: pandas in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (2.2.2)
     Requirement already satisfied: scikit-learn in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (1.5.2)
     Requirement already satisfied: contourpy>=1.0.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (1.3.1)
     Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (0.12.1)
     Requirement already satisfied: fonttools>=4.22.0 in /usr/local/hib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (4.55.0)
     Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.0.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (1.4.7)
     Requirement already satisfied: numpy<2,>=1.21 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (1.26.4)
     Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (24.2)
     Requirement already satisfied: pillow>=6.2.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (11.0.0)
     Requirement already satisfied: pyparsing>=2.3.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (3.2.0)
     Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib) (2.8.2)
     Requirement already satisfied: pytz>=2020.1 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from pandas) (2024.2)
     Requirement already satisfied: tzdata>=2022.7 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from pandas) (2024.2)
     Requirement already satisfied: scipy>=1.6.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (1.13.1)
     Requirement already satisfied: joblib>=1.2.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (1.4.2)
     Requirement already satisfied: threadpoolctl>=3.1.0 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (3.5.0)
     Requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from python-dateutil>=2.7->matplotlib) (1.16.0)
```

[3 rows \times 61 columns]

```
import pandas as pd
    import numpy as no
    import matplotlib.pyplot as plt
    from sklearn.linear_model import LinearRegression
    df = pd.read_csv('/content/데이터예측.csv', header=1)
    print(df.head())
                                                                                         데이터 확인
                                          04월 🖁
\overline{z}
                   01월
                           02월
                                   03월
                                                  05월
                                                           06월
                                                                          08월 ₩
                                                                   07월
              16,552 14,752 18,133 19,104 20,779 18,968
    0 사고[건]
    1 사망[명]
                                252
                         203
                                       286
                                              305
                                                     279
    2 부상[명] 24,269 22,612 26,908 28,438 31,077 28,315 28,353 30,358
         09월 ... 03월.4 04월.4 05월.4 06월.4
                                                   07월.4
                        16,336
    0 19,331 ... 16,000
                               17,552 16,716 16,578 17,212 17,860
         287 ... 187
                            182
                                   203
                                          202
                                                 205
    2 28,746 ... 22,458 23,549 25,340 23,877 23,713 24,913 25,651
       10월.4 11월.4 12월.4
    0 17,333 17,748 17,197
         265
                257
    2 24,653 25,298 24,480
```

<ipython-input-110-83272649bf73>:6: FutureWarning:

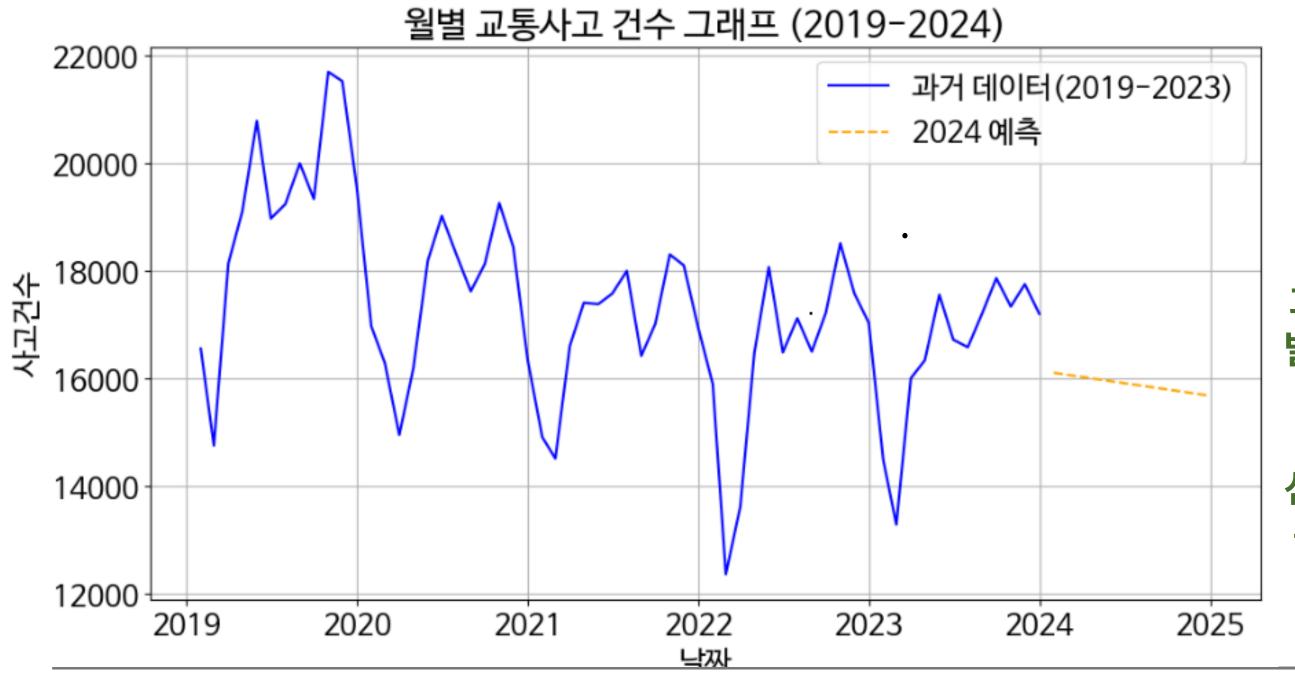
'M' is deprecated and will be removed in a future version, please use 'ME' instead,

2. 선형 회귀를 활용한 2024년 교통사고 7

처음에는 선형회귀가 아닌 ARIMA를 사용하려 했으나 데이터가 맞지 않은건지 코드 를 계속 고쳐보아도 2024예측 데이터 값이 뜨지 않아서 선형 회귀 모델을 활용해보게 되었음

```
# 선형 회귀 데이터 준비하기
X = np.arange(len(accident_data)).reshape(-1, 1) # 월을 숫자로 변환
y = accident_data['accidents'].values
# 선형 회귀 모델 학습
model = LinearRegression()
model.fit(X, y)
# 2024년 데이터 예측
future_X = np.arange(len(accident_data), len(accident_data) + 12).reshape(-1, 1) # 2024년 월에 해당하는 숫자
future_v = model.predict(future_X)
future dates = pd.date range(start="2024-01", periods=12, freq='M')
forecast_df = pd.DataFrame(future_v, index=future_dates, columns=['accidents'])
# 기존 데이터와 예측 데이터 병합
combined_data = pd.concat([accident_data, forecast_df])
# 데이터 시각화
plt.figure(figsize=(12, 6))
plt.plot(accident_data['accidents'], label="과거 데이터(2019-2023)", color="blue")
plt.plot(forecast_df['accidents'], label="2024 예측", linestyle="--", color="orange")
plt.title("월별 교통사고 건수 그래프 (2019-2024)")
plt.xlabel("날짜")
plt.ylabel("사고건수")
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
# 예측 데이터 출력
print("2024년 예측 데이터:")
print(forecast_df)
plt.savefig("2024 사고건수 예측 그래프.png", format="png")
```

2. 선형 회귀를 활용한 2024년 교통사고 건수 예측: 2019~2023년 월별 사고 건수를 기반으로 선형 회귀 모델 학습 및 2024년 예측



과거 데이터를 보았을때 교통사고 발생 건수가 매년 줄어들고 있음을 알 수 있다

선형 회귀 모델이 하락세의 영향때 문에 2024년 또한 하락세로 예측 한 것 같다

```
2024년 예측 데이터:
              accidents
2024-01-31
           16104.221469
           16065,280096
2024-02-29
           16026.338724
2024-03-31
            15987. 397351
2024-04-30
2024-05-31
            15948.455979
2024-06-30
            15909.514606
2024-07-31
            15870.573233
2024-08-31
            15831.631861
2024-09-30
            15792.690488
2024-10-31 15753.749115
2024-11-30 15714.807743
2024-12-31 15675.866370
<Figure size 640x480 with 0 Axes>
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: Choropleth 지도 시각화

```
[] import pandas as pd
    import numpy as np
    import plotly.graph_objects as go
    import plotly.express as px
    # 데이터 로드
    df = pd.read_excel('/content/0ECD국가별사고.xlsx', engine='openpyxl')
    print(df.head())
    print(df.columns)
\overline{z}
                          2015.1 2015.2 2015.3
                 2015
                                                 2015.4
                                                            2015.5 ₩
                          자동차등록대수(천대) 사고[건] 사망[명] 인구10만명당사망자수 자동차1만대당사망자수
       국가
               인구수(천명)
       호주 23820.2365
                       18007.767
                                     - 1205
                                                               0.7
       독일
             82073.226
                           55752 305659
                                        3459
                                                               0.6
     그리스 10806.641
                             9518
                                  11440
                                                   7.3
                                                               0.8
                                                     6.5
    4 헝가리
              9844.246
                         3886.341
                                  16331
                                          644
                                                               1.7
           2015.6
                       2016
                                2016.1 ...
                                               2018.4
                                                          2018.5 ₩
                              인구수(천명) 자동차등록대수(천대) ... 인구10만명당사망자수 자동차1만대당사망자수
    0 자동차1만대당사망자순위
                             18387.136
               19 24195.7015
                                                  4.5
                                                            0.6
                                 56623
               22 82331.4225
                                                            0.6
                                  9489
               14 10749.742
                                                 6.6
                                                            0.7
               4 9815.1045
                              4022.798 ...
                                                  6.5
                                                            1.4
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: Choropleth 지도 시각화

```
2018.6
                   2019
                             2019.1 2019.2 2019.3
                                                      2019.4 ₩
0 자동차1만대당사망자순위
                        인구수(천명) 자동차등록대수(천대) 사고[건] 사망[명] 인구10만명당사망자수
           21 25357.17
                          19505.241
                                            1187
                                                         4.7
           22 83148.141
                          57305.201
                                                         3.7
                                    300143
                                            3046
           16 10574.024
                               9822
                                    10737
                                             688
                                                        6.5
            5 9771.7955
                                             602
                                                        6.2
                           4625.398
                                     16627
      2019.5
                   2019.6
0 자동차1만대당사망자수 자동차1만대당사망자순위
         0.6
         0.5
         0.7
                      14
[5 rows x 36 columns]
Index(['국가', '2015', '2015.1', '2015.2', '2015.3', '2015.4', '2015.5',
      '2015.6', '2016', '2016.1', '2016.2', '2016.3', '2016.4', '2016.5',
      '2016.6', '2017', '2017.1', '2017.2', '2017.3', '2017.4', '2017.5',
      '2017.6', '2018', '2018.1', '2018.2', '2018.3', '2018.4', '2018.5',
      '2018.6', '2019', '2019.1', '2019.2', '2019.3', '2019.4', '2019.5',
      '2019.6'],
     dtype='object')
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: Choropleth 지도 시각화

연도: 인구수 (천명)

연도.1: 자동차 등록 대수 (천대)

연도.2: 사고 건수

연도.3: 사망자 수

연도.4: 인구 10만 명당 사망자 수

연도.5: 자동차 1만 대당 사망자 수

연도.6: 자동차 1만 대당 사망자 순위

엑셀 내에서 동일한 이름이 반복되니 colums를 했을 때 엑셀이 자동으로 숫자를 부여해 연도.숫자의 형태로 나오게 됐는데 재정의를 해주려다 데이터가 많아 메모 후 연도.숫자로 사용하는 게 더 나을 것 같아 그대로 진행했다

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: Choropleth 지도 시각화

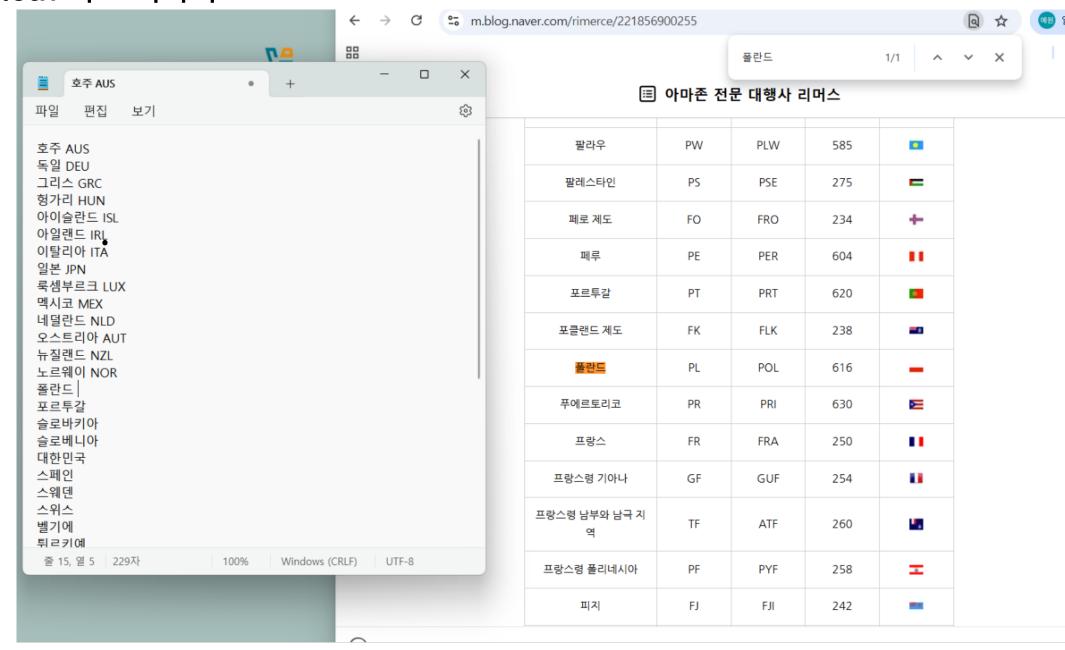
```
📭 # 필요한 열만 선택 및 이름 변경
   columns_of_interest = ['국가', '2019', '2019.4'] # '2019.4'가 인구 10만 명당 사망자수
                                                                                      근포에서서 이 어때 기
   df_a = df[columns_of_interest]
                                                                                     "슬로베니아" "SVN".
   df_a,columns = ['국가', '인구(천명)', '인구10만명당사망자수']
                                                                                     "대한민국": "KOR".
                                                                                     "스페인" "ESP".
   # 문자열을 숫자로 변환
                                                                                     "스웨덴" "SWE".
   df_a['인구10만명당사망자수'] = pd.to_numeric(df_a['인구10만명당사망자수'], errors='coerce')
                                                                                     "스위스" "CHE".
    df a = df a.dropna() # NaN값제거
                                                                                     "벨기에": "BEL",
                                                                                     "튀르키예": "TUR",
    # ISO Alpha-3 코드 매핑
                                                                                     "영국" "GBR"
    iso_mapping = {
                                                                                     "미국" "USA"
      "호주" "AUS".
                                                                                     "에스토니아" "EST"
      "독일" "DEU"
                                                                                     "이스라엘" "ISR",
      "그리스" "GRC"
                                                                                     "라트비아": "LVA",
       "헝가리" "HUN",
                                                                                     "리투아니아": "LTU",
       "아이슬란드": "ISL",
                                                                                     "콜롬비아": "COL",
       "아일랜드" "IRL"
                                                                                     "코스타리카" "CRI"
       "이탈리아": "ITA".
                                                                                     "캐나다" "CAN".
      "일본" "JPN"
                                                                                     "칠레" "CHL"
       "룩셈부르크": "LUX".
                                                                                     "체코" "CZE"
       "멕시코": "MEX".
                                                                                     "덴마크" "DNK".
       "네덜란드": "NLD",
                                                                                     "핀란드" "FIN".
       "오스트리아": "AUT",
       "뉴질랜드": "NZL",
                                                                                     "프랑스": "FRA"
       "노르웨이" "NOR".
       "폴란드": "POL",
                                                                                  df_a['iso_alpha'] = df_a['국가'].map(iso_mapping)
       "포르투갈": "PRT",
```

내 # 트 은 수 사 不

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: Choropleth 지도 시각화

https://m.blog.naver.com /rimerce/221856900255 ISO 3166 표준 국가 코드 참조 주소

표준 국가 코드는 해당 정보가 쓰여있는 블로그를 찾아 crtl+F로 직접 하나하나 찾아적어서 매핑해주었다



- 3. OECD 국가별 교통사고
- -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수: C

```
# Choropleth Map 생성
trace = go.Choropleth(
   locations=df_a['iso_alpha'], # ISO Alpha-3 코드
   z=df_a['인구10만명당사망자수'], # 색상으로 표현할 값
   colorscale='Reds'.
                                # 색상 스케일
   colorbar_title='사망률 (10만명당)', # 색상바 제목
   text=df_a['국가'],
                                # 국가 이름 표시
                              # 텍스트 및 값 표시
   hoverinfo='text+z'
data = [trace]
layout = go.Layout(
   title='2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수',
   geo=dict(
      projection_type='equirectangular', # 지구 투영 방식
                                  # 지도 프레임 제거
      showframe=False,
      showcoastlines=True
                                   # 해안선 표시
fig = go.Figure(data=data, layout=layout)
fig.show()
fig.write_html("2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수.html")
```

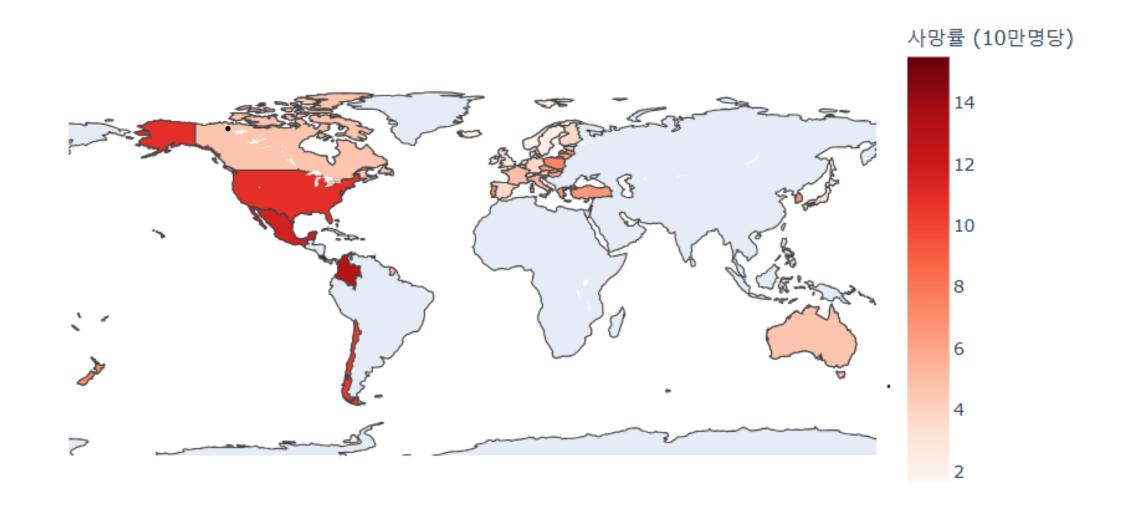
- 3. OECD 국가별 교통사고 -2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 시
- A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

 Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead



See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returni

2019년 OECD 국가별 인구 10만명당 사망자수



- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수 Scatter Geo 지도 및 애니메이션 그래프 시각화

```
# 필요한 열만 선택 및 이름 변경

df_selected = ['국가', '2015.3', '2016.3', '2017.3', '2018.3', '2019.3']

df_a = df[df_selected]

df_a.columns = ['국가', '2015', '2016', '2017', '2018', '2019']

# 긴 형태로 변환

df_long = pd.melt(df_a, id_vars=['국가'], var_name='연도', value_name='사망자수')

# 문자열을 숫자로 변환

df_long['사망자수'] = pd.to_numeric(df_long['사망자수'], errors='coerce') 반환할 수 없는 값을 결측값으로 처리

# NaN값 제거

df_long = df_long.dropna(subset=['사망자수'])
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수 Scatter Geo 지도 및 애니메이션 그래프 시각화

```
|# ISO 3166 표준 국가 코드 매핑
iso_mapping = {
  "호주": "AUS",
  "독일" "DEU".
  "그리스" "GRC".
   "헝가리": "HUN",
  "아이슬란드": "ISL",
  "아일랜드": "IRL",
   "이탈리아": "ITA",
   "일본" "JPN"
   "룩셈부르크": "LUX".
   "멕시코" "MEX"
   "네덜란드": "NLD".
   "오스트리아": "AUT".
   "뉴질랜드": "NZL".
   "노르웨이": "NOR",
   "폴란드" "POL"
```

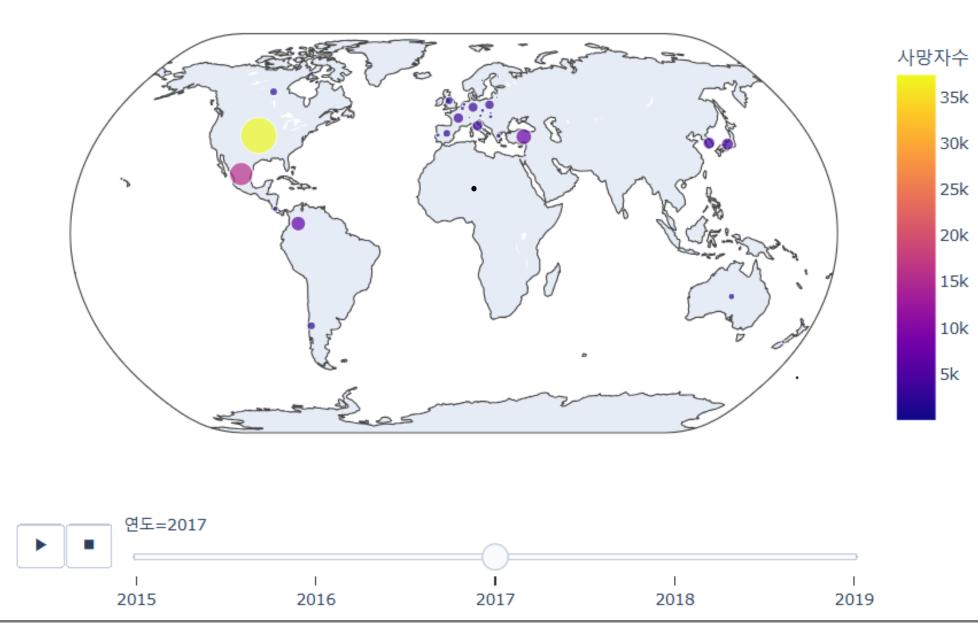
```
"슬로베니아": "SVN",
   "대한민국": "KOR",
   "스페인": "ESP",
   "스웨덴" "SWE"
   "스위스": "CHE":
   "벨기에" "BEL"
   "튀르키예": "TUR".
   "영국" "GBR"
   "미국" "USA",
• "에스토니아": "EST",
   "이스라엘": "ISR",
   "라트비아": "LVA",
   "리투아니아": "LTU",
   "콜롬비아" "COL",
   "코스타리카": "CRI"
   "캐나다" "CAN",
   "칠레" "CHL"
   "체코" "CZE".
   "덴마크" "DNK"
   "핀란드" "FIN"
   "프랑스": "FRA"
df_long['iso_alpha'] = df_long['국가'].map(iso_mapping)
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수 Scatter Geo 지도 및 애니메이션 그래프 시각화

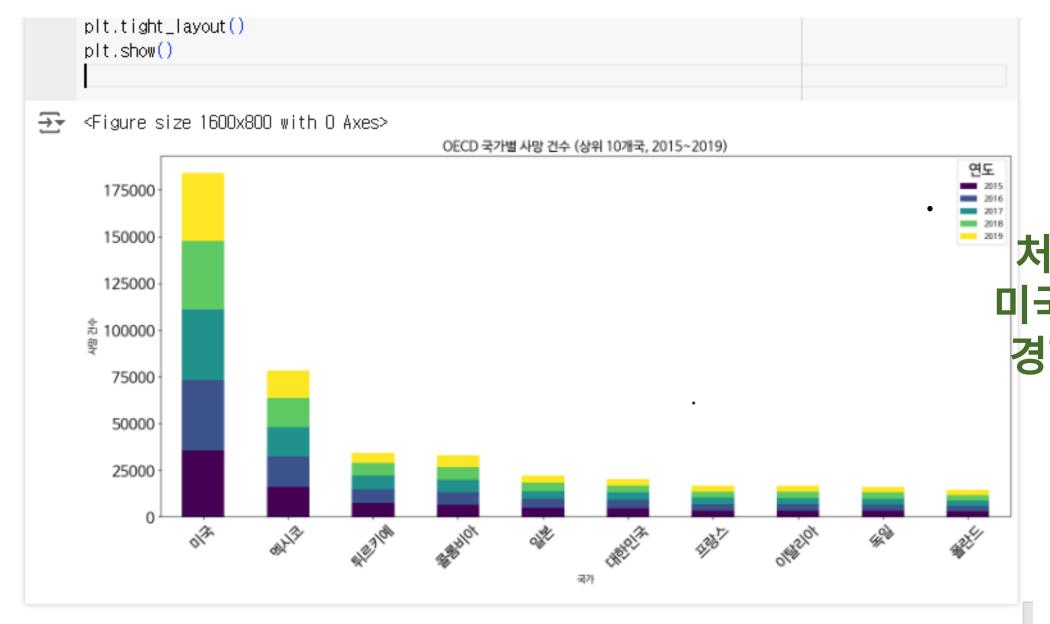
```
df_long['iso_alpha'] = df_long['국가'].map(iso_mapping)
# Plotly Scatter Geo Map 생성
fig = px.scatter_geo(
   df_long,
   locations="iso_alpha", # ISO Alpha-3 코드
   size="사망자수", # 점 크기
   color="사망자수", # 점 색상
   hover_name="국가",
   animation_frame="연도",
   projection="natural earth"
fig.update_layout(
   title="OECD 국가별 사망자 수(2015~2019)",
   geo_scope="world" #세계 지도 설정
fig.show()
fig.write_html("OECD 국가별 사망자 수(2015~2019).html")
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수 Scatter Geo 지도 및 애니메이션 그래프 시각화

OECD 국가별 사망자 수(2015~2019)



- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 2015년~2019년 사망자 수 Scatter Geo 지도 및 애니메이션 그래프 시각화



처음에는 사망자 수를 그래프로 표시하려 했으나 미국의 데이터가 너무 커서 Scatter Geo지도로 변 경한 뒤 연도별 애니메이션을 넣었다 대부분 크게 변동은 없었지만 몇 국가는 변화가 보인다

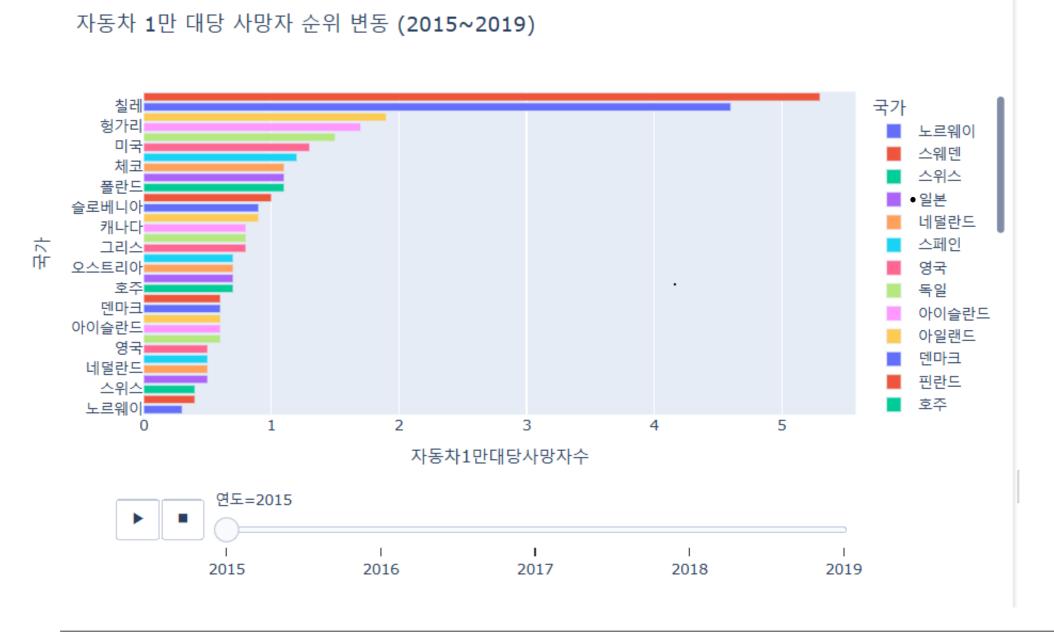
- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 자동차 1만 대당 사망자 순위 변동 :Bar Chart Race 시각화.

```
전처리
[] import pandas as pd
    import plotly, express as px
    # 데이터 로드
    df = pd.read_excel('/content/0ECD국가별사고.xlsx', engine='openpyxl')
    #필요한 열만 선택 및 이름 변경
    df_selected = ['국가', '2015.5', '2016.5', '2017.5', '2018.5', '2019.5'] # 순위 열 선택
    df_a = df[df_selected]
    df_a.columns = ['국가', '2015', '2016', '2017', '2018', '2019']
    # 긴 형태로 변환
    df_long = pd.melt(df_a, id_vars=['국가'], var_name='연도', value_name='순위')
    # 문자열을 숫자로 변환
    df_long['순위'] = pd.to_numeric(df_long['순위'], errors='coerce')
    # NaN값 제거
    df_long = df_long.dropna(subset=['순위'])
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 자동차 1만 대당 사망자 순위 변동:Bar Chart Race 시각화.

```
# Bar Chart Race 생성
fig = px.bar(
   |df_long.sort_values(by=['연도', '순위']),
   x='순위',
   y='국가',
   color='국가',
   animation frame='연도'.
   orientation='h',
   title='자동차 1만 대당 사망자 순위 변동 (2015~2019)',
   labels={'순위': '자동차1만대당사망자수', '국가': '국가'}
fig.update_layout(yaxis={'categoryorder': 'total ascending'})
fig.show()
fig.write_html("자동차 1만 대당 사망자 순위 변동 (2015~2019).html")
```

- 3. OECD 국가별 교통사고
- -OECD 국가별 자동차 1만 대당 사망자 순위 변동 :Bar Chart Race 시각화.





애니메이션을 실행해보면 순위가 많이 바뀐다 대한민국도 상위권에서 계속 보여 생각보다 교통사고 사망자가 많다는 것을 알 수 있었다

바에 마우스를 올리면 해당연도의 정확한 값을 알수 있다

4. 운전자 교통법규 위반 사고 건수 분석: 2023년 교통법규 위반 사고 유형 상위 5개 분석 및 원형 그래프 시각화.

```
[] import pandas as pd
     import matplotlib.pyplot as plt
    df = pd.read_csv('/content/교통법규위반사고.csv')
    print(df.head())
                                                                                                         신호위반 안전거리미확보 일시정지위반 부당한회
                                                                 앞지르기방법위반
    print(df.columns)
                                                  0 사고[건] 2.0
                                                                   106.0•
                                                                           244.0
                                                                                 7.385
                                                                                      23.444 22.231
                                                                                                    667 1.449
                                                     사망[명] 0.0
                                                                   1.0
                                                                            4.0
                                                                                   169
                                                  2 부상[명] 3.0
                                                                                            35,497
                                                                   164.0
                                                                           383.0 12,187
                                                                                      35,791
                                                                                                   1.121 1.902
                                                      NaN NaN
                                                                  NaN
                                                                                NaN
                                                      NaN NaN
                                                                                                        NaN
                                                                   진로양보불이행 안전운전의무불이행
                                                                                              교차로운행방법위반 보행자보호의무위반 차로위반(진로변경) 직진
                                                         8.0
                                                                             11,060
                                                                                      7,227
                                                                                              2,641
                                                                                                      5,286
                                                                    110,868
                                                        0.0
                                                                      1,754
                                                                                                        17
                                                               1.0
                                                        11.0
                                                               40.0
                                                                    152,964
                                                                                      7,573
                                                                                              3,947
                                                                                                      8,368
                                                                             16,493
                                                                NaN
                                                                       NaN
                                                                               NaN
                                                                                       NaN
                                                                                                NaN
                                                                                                       NaN
                                                         NaN
                                                                NaN
                                                                        NaN
                                                                                                        NaN
                                                                    긴급차피양의무위반
                                                                                      기타
                                                                  3.0 5.637
                                                          1.0
                                                                       213
                                                          0.0
                                                                  0.0
                                                                  5.0 7.334
                                                          1.0
                                                          NaN
                                                                  NaN
                                                                       NaN
                                                          NaN
                                                                  NaN
                                                                       NaN
```

4. 운전자 교통법규 위반 사고 건수 분석: 2023년 교통법규 위반 사고 유형 상위 5개 분석 및 원형 그래프 시각화.

```
Index(['구분', '과로', '앞지르기방법위반', '앞지르기금지위반', '중앙선침범', '신호위반', '안전거리미확보', '일시정지위반', '부당한회전', '우선권양보불이행', '진로양보불이행', '안전운전의무불이행', '교차로운행방법위반 '보행자보호의무위반', '차로위반(진로변경)', '직진우회전진행방해', '철길건널목통과방법', '긴급차피양의무위반' dtype='object')
```

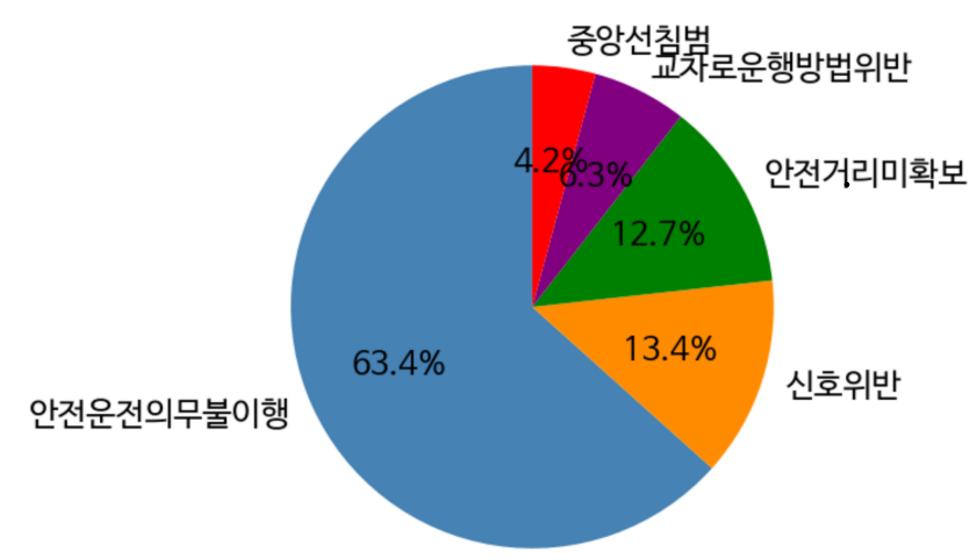
해당 데이터는 2023년 운전자의 교통법규 위반 사고 건수에 관한 데이터 인데 개인적으로 결과가 뭐가 나올지 제일 궁금했다 항목을 top5까지 나오도록 원형 그래프로 시각화하였다

4. 운전자 교통법규 위반 사고 건수 분석: 2023년 교통법규 위반 사고 유형 상위 5개 분석 및 원형 그래프 시각화.

```
# 사고 데이터만 추출
 accident_data = df[df['구분'] == '사고[건]'].iloc[:, 1:] # 숫자 데이터만 추출!
 # 쉼표 제거 및 숫자형 변환
 accident_data = accident_data.replace(',', '', regex=True).astype(float)
 # 합계 계산 및 상위 5개 추출
 sorted_data = accident_data.iloc[0].sort_values(ascending=False)
 top5 = sorted_data.head(5)
 # 시각화
 plt.figure(figsize=(8, 6))
 colors = ['steelblue', 'darkorange', 'green', 'purple', 'red']
 plt.pie(top5.values, labels=top5.index, autopct='%1.1f%%', colors=colors, startangle=90)
 plt.title('2023년 교통법규 위반 사고 상위 5개 유형')
 plt.savefig("교통법규위반 상위5.png")
 plt.show()
```

4. 운전자 교통법규 위반 사고 건수 분석: 2023년 교통법규 위반 사고 유형 상위 5개 분석 및 원형 그래프 시각화.

2023년 교통법규 위반 사고 상위 5개 유형



안전운전의무불이행에 뭐가 있는 건지 궁금해 검색해보니 전방 주시 태만, 졸음운전 같은 행위를 말한다고 한다 신호위반과 안전거리미확보가 생각보다는 낮아서 의외였다

- 5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 2023년 월별 사고 건수를 막대 그래프로 시각화
 - 2023년도 월별 교통사고 시각화

```
[] import pandas as pd
    import plotly.express as px
    df = pd.read_csv('/content/도로교통공단_월별 교통사고 통계_2023.csv', encoding='cp949')
    print(df.head())
    print(df.columns)
사고건수 사망자수 중상자수 경상자수 부상신고자수
                 190 3748 15789
                                 1289
        2 13284
                    3568 14263
                                 1210
                    4049 17062
       3 16000
                187
                                1347
                                 1606
       4 16336
                182 4406 17537
        5 17552
                203 4708 18851
                                 1781
    Index(['발생월', '사고건수', '사망자수', '중상자수', '경상자수', '부상신고자수'], dtype='object')
```

- 5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 2023년 월별 사고 건수를 막대 그래프로 시각화
 - 2023년도 월별 교통사고 시각화

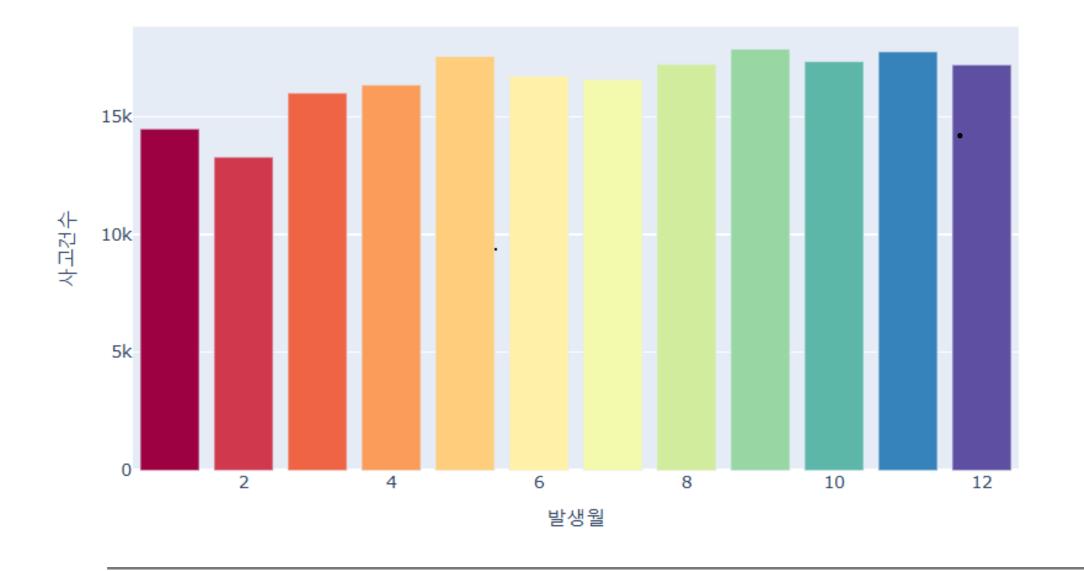
```
[] import pandas as pd
    import plotly.express as px
    df = pd.read_csv('/content/도로교통공단_월별 교통사고 통계_2023.csv', encoding='cp949')
    print(df.head())
    print(df.columns)
사고건수 사망자수 중상자수 경상자수 부상신고자수
                 190 3748 15789
                                 1289
        2 13284
                    3568 14263
                                 1210
                    4049 17062
       3 16000
                187
                                1347
                                 1606
       4 16336
                182 4406 17537
        5 17552
                203 4708 18851
                                 1781
    Index(['발생월', '사고건수', '사망자수', '중상자수', '경상자수', '부상신고자수'], dtype='object')
```

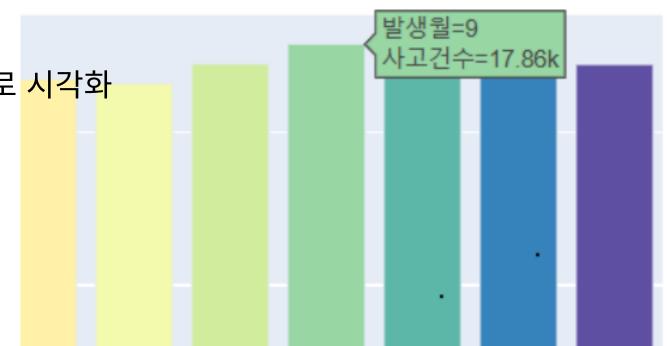
5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 2023년 월별 사고 건수를 막대 그래프로 시각화

```
[] fig = px.bar(df, x='발생월', y='사고건수',
               color='발생월',
               color_continuous_scale=px.colors.diverging.Spectral,
               title='2023년 월별 사고 건수')
    # 그래프 레이아웃 조정
    fig.update_layout(
       width=800,
       height=500,
       xaxis_title="발생월",
       yaxis_title="사고건수",
       coloraxis_showscale=False
    fig.write_html("2023년 월별 사고건수.html")
    fig.show()
```

5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 2023년 월별 사고 건수를 막대 그래프로 시각화

2023년 월별 사고 건수





마우스를 올리면 정확한 수치가 나오는데 봄이나 비가 많이 오는 6월에 사고가 가장 많이 발생할 거라 예상했는데 9월에 제일 많이 발생해서 의외였다

5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 경상자수 및 중상자수 추이 분석을 서브플롯 3개를 사용하여 시각화

```
fig = plt.figure(figsize=(20, 10))
   # 서브플롯 1: 월별 사고건수 막대 그래프
   ax1 = fig.add_subplot(1, 3, 1)
   sns.barplot(data=df, x='발생월', y='사고건수', ax=ax1)
                                                                            서브플롯 1은 막대그래프
   ax1.set_title("월별 사고 건수", fontsize=16)
                                                                                   2는 선 그래프
   ax1.set_xlabel("뭘", fontsize=12)
    ax1.set_ylabel("사고 건수", fontsize=12)
   # 서브플롯 2: 경상자수와 중상자 수 선 그래프
   ax2 = fig.add_subplot(1, 3, 2)
   sns.lineplot(data=df, x='발생월', y='경상자수', label='경상자수', marker='o', ax=ax2, color='steelblue')
    sns.lineplot(data=df, x='발생월', y='중상자수', label='중상자수', marker='s', ax=ax2, color='darkorange')
   ax2.set_title("월별 경상자 수와 중상자 수 추이", fontsize=16)
   ax2.set_xlabel("월", fontsize=12)
    ax2.set_ylabel("건수", fontsize=12)
   ax2.legend(loc='upper left')
```

5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 경상자수 및 중상자수 추이 분석을 서브플롯 3개를 사용하여 시각화

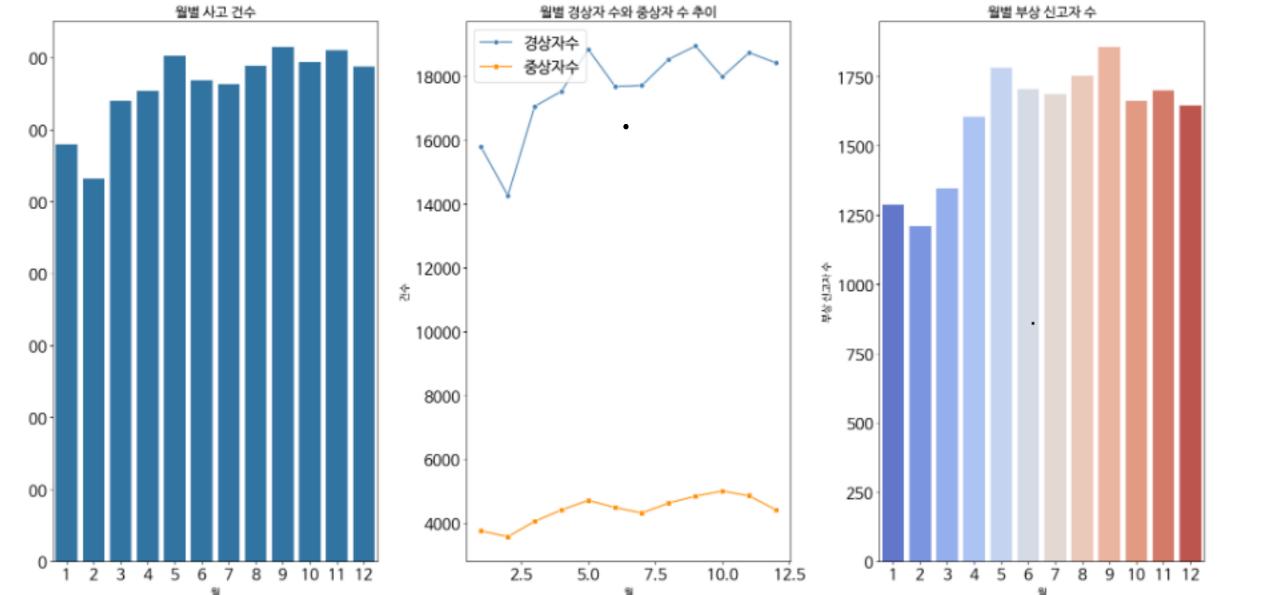
```
# 서브플롯 3: 월별 부상 신고자수 카운트 플롯
ax3 = fig.add_subplot(1, 3, 3)
sns.barplot(data=df, x='발생월', y='부상신고자수', ax=ax3, palette="coolwarm")
ax3.set_title("월별 부상 신고자 수", fontsize=16)
ax3.set_xlabel("월", fontsize=12)
ax3.set_ylabel("부상 신고자 수", fontsize=12)

plt.savefig("월별 자료 시각화.png")
plt.tight_layout()
plt.show()
```

5. 2023년도 월별 교통사고 데이터 분석: 경상자수 및 중상자수 추이 분석을 서브플롯 3개를 사용하여 시각화

ing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue`

Blue Avade



IV. 결론

- 서울시 교통사고 분석 결과 주요 사고 다발 구를 중심으로 정책적 개선이나 상위 5개 구의 사고 감소를 위한 맞춤형 대책을 수립한 뒤 넓혀나가는 것도 필요해보인다
- OECD 국가 비교는사고율이 낮은 국가의 정책과 인프라를 벤치마킹하여 국내에 적용하는 것도 좋은 생각인 것 같다
- 사고 건수 예측 가능성을 확인했고 향후 더 정교한 모델로 진행해보고싶다
- 교수님께서 제공해주시는 데이터가 아닌, 직접 내가 생각하고 원하는 데이터 수집도 하고 정제, 분석 후 어느 시각화 기법이 가장 나을지 생각하는 과정에서 이해도가 많이 향상되었다
- 복잡한 데이터를 직관적으로 전달하기 위해서 굉장히 좋다고 느꼈고 과정이 재밌었다

감사합니다