Korea Natural Gas Sales with Temperature

# 온도에 따른 한국의 천연가스 판매량 예측



- 1.개요 및 필요성
- 2.관련 내용
- 3.기대 효과
- 4.데이터 분석
- 5.데이터 시각화
- 6.분석
- 7.평가



### 1.개요 및 필요성



[최근 5년간 1분기 천연가스 수입실적 비교] 단위: 천 불(USD 1,000) / 톤(TON) 수입중량 수입금액 무역수지 2023년 13,944,250 15,542,548 15,542,548 2022년 13,425,650 13,656,192 2021년 13,776,692 6,410,732 2020년 12,409,813 5,695,993 2019년 6,123,156 10,366,306 (참고자료 : 관세청 수출입통계) 수입 실적 수입량과 금액은 계속해서 증가함

13,655,823

6,408,568

5,695,993

6,123,156

(단위 : 천본) 2022년 1분기 2023년 1분기 전년대비 증감율 합계 도시가스 합계 도시가스 발전용 4,178 3,939 -5.7% 1,439 3,145 -18.6% 2,055 3,866 7,640 5,073 12,713 6,742 4,976 11,718 -7.8%

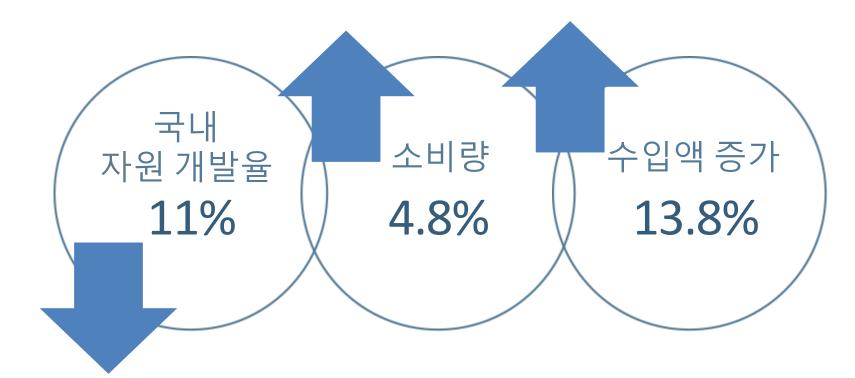
[한국가스공사 2023년 1분기 천연가스 판매실적]

증감률

전년 대비 증감율은 계속해서 떨어짐

### 1.개요 및 필요성

국내 천연가스 무역적자 심화, 소비량 , 수입량은 늘었으나 수입액 증가로 인한 무역적자 역대 최대 경신. 작년 대비 천연가스 수입량 3.8% , 소비량 4.8% 증가, 수입액 13.8% 증가, 무역수지 7.8% 감소



현재 천연가스 대부분 해외에서 수입하는 데 반해 작년 대비 증감률이 계속해서 감소해가고 있음



### 2.관련 내용

01

한국가스공사의 공시(잠정 영업실적)에 따르면 1분기 도시가스 판매량은 674만 2000여톤으로 전년동기 764만여톤보다 11.7% 대폭 감소했고, 발전용은 497만 6000여톤으로 전년동기 507만 3000여톤보다 1.9% 감소한 것으로 나타났다.

지난해 1분기 한파로 전년대비 도시가스 사용량이 대폭 늘어난데 비해 올해에는 1분기에 전년보다 온화한 날씨가 이어지면서 도시가스 사용량이 줄어든데다, 전년대비 인상된 가스요금으로 인해 에너지 소비절약이 반영된 것으로 분석된다.

온도에 따른 사용량 감소

작년보다 따뜻한 온도에 따른 소비량 감소

02

우리나라의 경우 천연가스를 전량 수입에 의존하고 있는데다 국제 LNG가격이 급등했던 2021 년보다 2022년 러시아-우크라이나 전쟁 등의 요인으로 대폭 오르면서 수입액과 무역수지 적 자 폭이 더욱 커졌다는 분석이다.

천연가스는 전량 수입에 의존하다보니 일부 소규모 수출을 제외하고는 거의 모든 수입액이 무역적자인 구조다. 즉 지난해 무역적자 규모가 전년대비 약 2배를 기록한데 이어 올해 1분기에는 무역적자가 전년보다 더 심화되면서 역대 최대의 수입액 및 무역적자를 기록했다.

#### 국제 정서에 따른 변화

국제 정서로 인한 수입 수출의 문제로 인한 변화

### 3. 기대 효과

"실제 기온 변화에 따른 천연가스 가격 변동이 있음"

#### 미국 천연가스 선물 가격 \$4.6/MMBTU, 2년 8개월 만에 최고

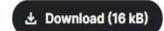


### 4. 데이터 분석





**New Notebook** 





#### **Korea Natural Gas Sales with Temperature**

Monthly gas sales with temperature and province of South Korea



Data Card Code (1) Discussion (0)

#### **About Dataset**

Korea is one of the countries that consume natural gas most in the world to heat houses.

Gas demand is dependent on the weather; ascending demand by getting colder.

This data can help anticipate future gas demand.

#### Usability 0

10.00

#### License

CC0: Public Domain

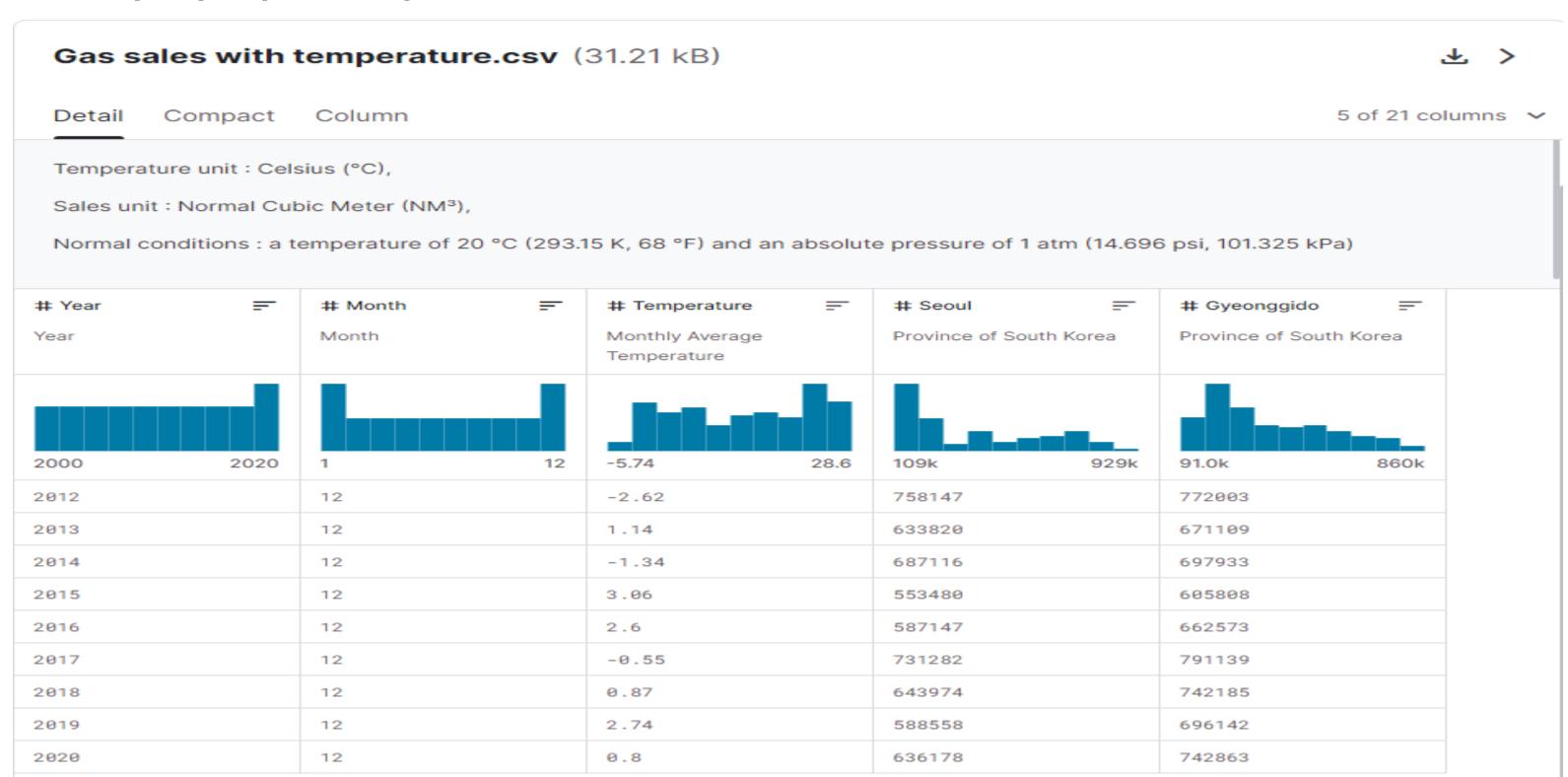
#### **Expected update frequency**

#### Tags

Oil and Gas

### 가스 수요가 날씨에 따라 달라짐. 미래 가스 수요 예측에 도움이 됨

### 4. 데이터 분석



### 4. 데이터 분석

memory usage: 41.5 KB

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 252 entries, 0 to 251
Data columns (total 21 columns):
     Column
                       Non-Null Count
                                      Dtype
     Year
                       252 non-null
                                       int64
    Month
                       252 non-null
                                       int64
    Temperature
                       252 non-null
                                       float64
    Gangwondo
                       252 non-null
                                       int64
     Seoul
                                       int64
                       252 non-null
    Gyeonggido
                       252 non-null
                                       int64
    Incheon
                       252 non-null
                                       int64
    Gyeongsangnamdo
                       252 non-null
                                       int64
    Gyeongsangbukdo
                       252 non-null
                                       int64
    Gwangju
                       252 non-null
                                       int64
                       252 non-null
    Daegu
                                       int64
                                       int64
                       252 non-null
    Daejeon
    Busan
                       252 non-null
                                       int64
    Sejong
                                       int64
                       252 non-null
 14 Ulsan
                                       int64
                       252 non-null
 15 Jeollanamdo
                                       int64
                       252 non-null
 16 Jeollabukdo
                                       int64
                       252 non-null
 17 Jeju
                                       int64
                       252 non-null
    Chungcheongnamdo 252 non-null
                                       int64
    Chungcheongbukdo 252 non-null
                                       int64
 20 Sum
                       252 non-null
                                       int64
dtypes: float64(1), int64(20)
```

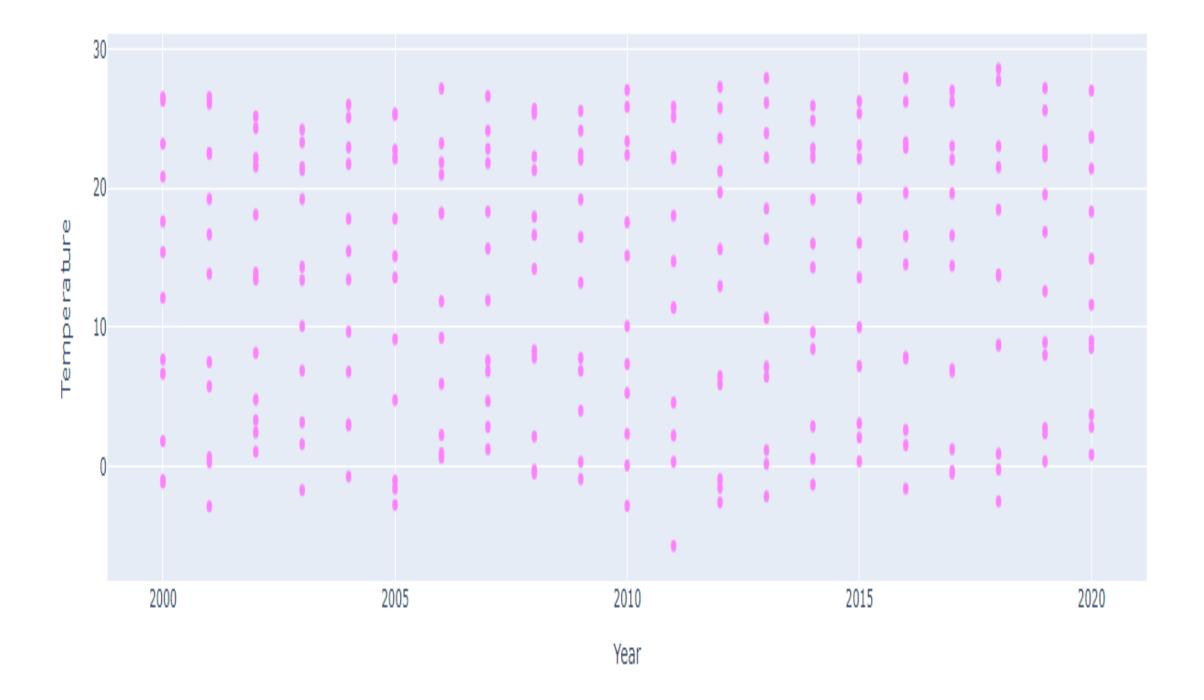
- 1. Year: 연도
- 2. Month: 달
- 3. Temperature: 월평균 기온
- 4. Gangwondo-Jeju(Provinces): Provinces of South Korea, Sales unit: Normal Cubic Meter (NM3)
- 5. Sum: 합
- Normal conditions: 일반 조건: 온도 20°C 및 절대 압력 1atm

### 5. 데이터 시각화

20년간의 온도 분포

```
+ Code + Markdown
```

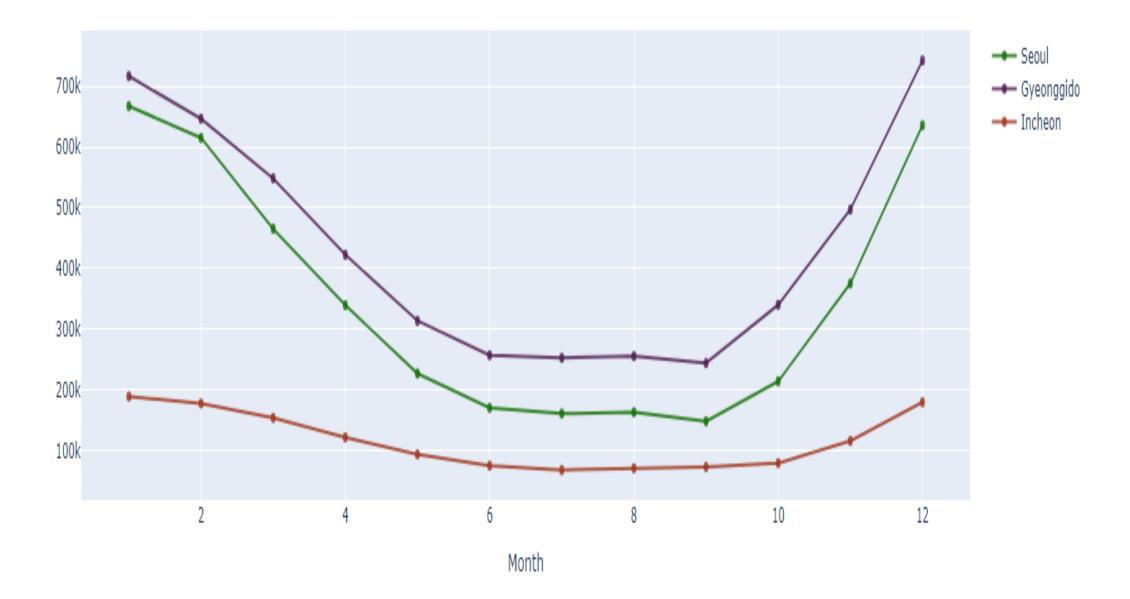
#### Temperature and Year



## 5. 데이터 시각화

```
# 데이터 프레임 준비
df2020 = gas_sales[gas_sales.Year == 2020].iloc[:12,:]
# trace
trace1 = go.Scatter(
                   x = df2020.Month,
                   y = df2020.Seoul,
                   mode = "lines+markers",
                   name = "Seoul",
                   marker = dict(color = 'rgba(16, 112, 2, 0.8)'),
                   text= df2020.Month)
trace2 = go.Scatter(
                   x = df2020.Month,
                   y = df2020. Gyeonggido,
                   mode = "lines+markers",
                   name = "Gyeonggido",
                   marker = dict(color = 'rgba(80, 26, 80, 0.8)'),
                   text= df2020.Month)
trace3 = go.Scatter(
                   x = df2020.Month,
                   y = df2020.Incheon,
                   mode = "lines+markers",
                   name = "Incheon",
                   marker = dict(color = 'rgba(160, 50, 25, 0.8)'),
                   text= df2020.Month)
data = [trace1, trace2, trace3] #
layout = dict(title = 'Comparison of cities of the year 2020',
             xaxis= dict(title= 'Month', ticklen= 100, zeroline= False)
fig = dict(data = data, layout = layout)
iplot(fig)
```

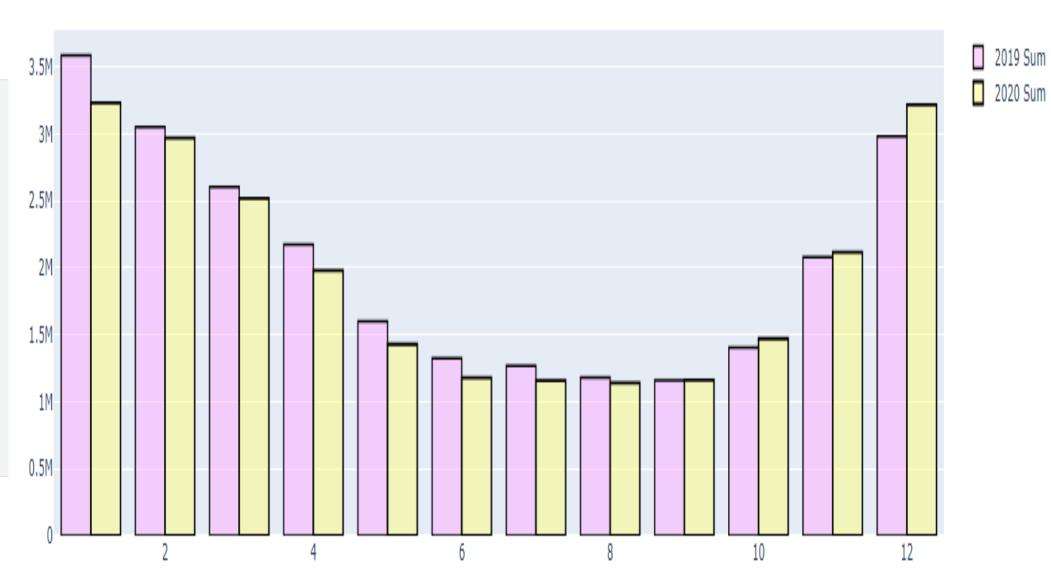
#### Comparison of cities of the year 2020



### 5. 데이터 시각화

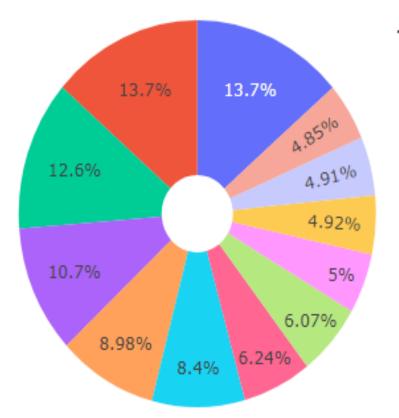
2019년과 2020년 모든 도시의 총 가스 수요

```
# 데이터 프레임 준비
df2019 = gas_sales[gas_sales.Year == 2019].iloc[:12,:]
df2020 = gas_sales[gas_sales.Year == 2020].iloc[:12,:]
# trace1 생성
trace1 = go.Bar(
               x = df2019.Month,
               y = df2019.Sum,
               name = "2019 Sum",
               marker = dict(color = 'rgba(255, 174, 255, 0.5)',
                            line=dict(color='rgb(0,0,0)', width=1.5)),
               text = df2010.Year)
# trace2 생성
trace2 = go.Bar(
               x = df2020.Month,
               y = df2020.Sum,
               name = "2020 Sum",
               marker = dict(color = 'rgba(255, 255, 128, 0.5)',
                             line=dict(color='rgb(0,0,0)', width=1.8)),
               text = df2020.Year)
data = [trace1, trace2]
layout = go.Layout(barmode = "group")
fig = go.Figure(data = data, layout = layout)
iplot(fig)
```

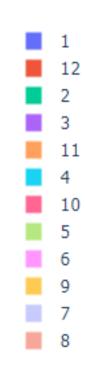


## 5. 데이터 시각화

The total gas demand of cities 2020



Total demand and months



### 6. 분석

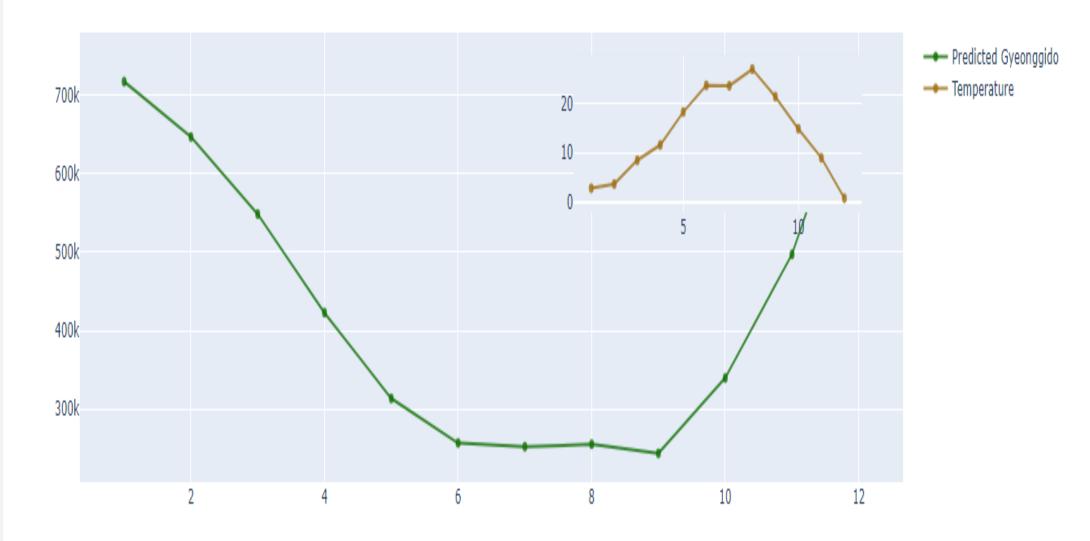
```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
# Filter data for the year 2020 for training the model
train_data = gas_sales[gas_sales.Year == 2020]
# Filter data for the year 2021 for prediction
test_data = gas_sales[gas_sales.Year == 2021]
# Features for training
X_train = train_data[['Month', 'Temperature']] # You might need to adjust this based on your actual features
# Target variable for training
y_train = train_data['Gyeonggido']
# Features for testing
X_test = test_data[['Month', 'Temperature']] # You might need to adjust this based on your actual features
# Train the linear regression model
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)
# Make predictions for the year 2021
predictions_2021 = model.predict(X_test)
```

### 선형 회귀 모델 사용

### 6. 분석

```
# Plot the original data and the predicted values
trace1 = go.Scatter(
   x=test_data.Month,
   y=predictions_2021,
   xaxis='x2',
    yaxis='y2',
   name="Predicted Gyeonggido",
   marker=dict(color='rgba(255, 0, 0, 0.8)'),
trace2 = go.Scatter(
    x=gas_sales.Month,
   y=dataframe.Temperature,
   xaxis='x2',
   yaxis='y2',
   name = "Temperature",
   marker = dict(color = 'rgba(160, 112, 20, 0.8)'),
data = [trace1, trace2]
layout = go.Layout(
   xaxis2=dict(
        domain=[0.6, 0.95],
        anchor='y2',
   yaxis2=dict(
        domain=[0.6, 0.95],
        anchor='x2',
    title='Gyeonggido Gas Demand and Temperature with Prediction for 2021'
fig = go.Figure(data=data, layout=layout)
```

Gyeonggido Gas Demand and Temperature with Prediction for 2021



### 7. 결론

분석 결과 기온에 따라 천연가스 소비량 변화가 있음을 확인 했습니다. 이번 주제를 진행하면서 정확한 예측을 하기 위해선 좋은 데이터 셋과 샘플이 있어야함을 배우게 되었습니다.

# Thank You for Watching

