## 지구온난화 기후변화 예측

홍기준 2017108275

#### 목차

01 선정 배경

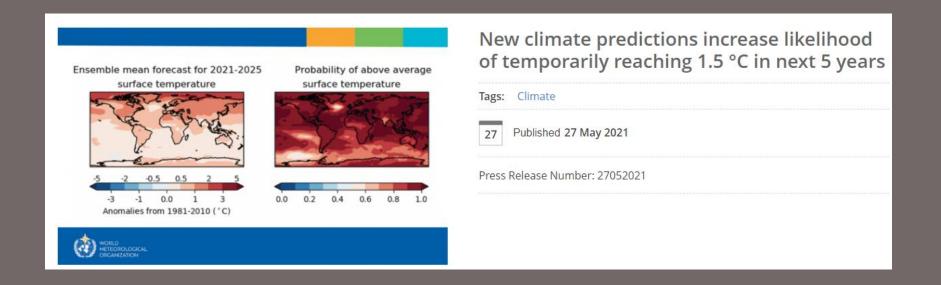
02 데이터 소개

03 코드 분석

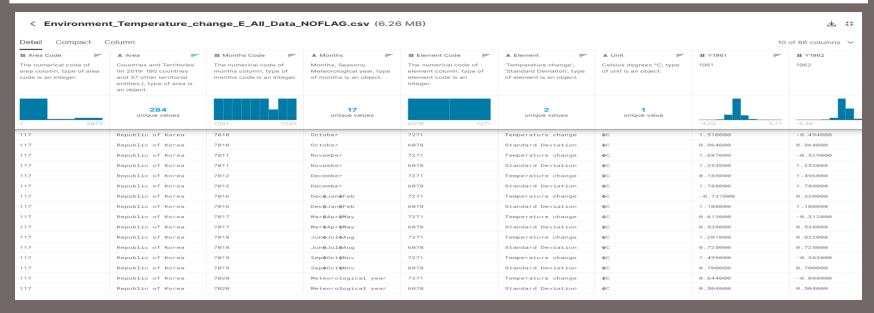
04 알고리즘 소개

05 참고자료

## 선정배경



다양한 주제의 데이터를 찾아보면서 데이터 분석에 어울리는 주제라고 생각했습니다. 또한 지구온난화에 대한 관심이 많은 만큼 양질의 자료가 많을 것이라고 생각했습니다.



미국항공우주국에서 배포한 지구 표면 온도 변화 데이터를 기반으로 FAOST 온도 변화 도메인에서

국가별 평균 표면 온도 변화 통계를 배포

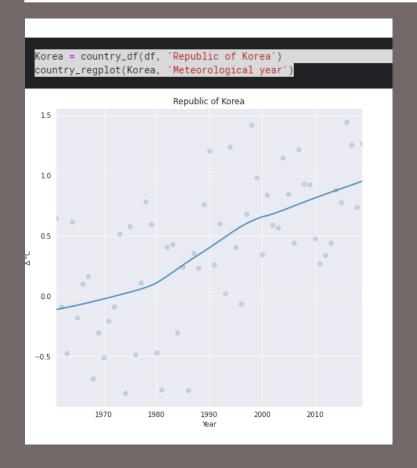
시간 범위: 1961-2019

주기: 월별, 계절별, 연도별

기준기간: 1951-1980

측정 단위: 섭씨 °C

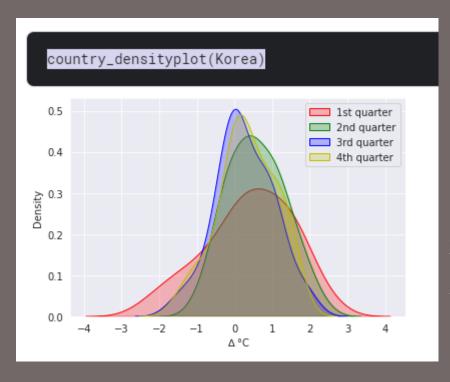
참조 기간: 월, 계절, 기상 연도



함수에 원하는 나라를 입력하고 변수에 저장 한국은 Republic of Korea로 저장 연도별 기온변화를 그래프에 산점도로 표현 기온 변화의 정도를 선으로 표현

x - 연도

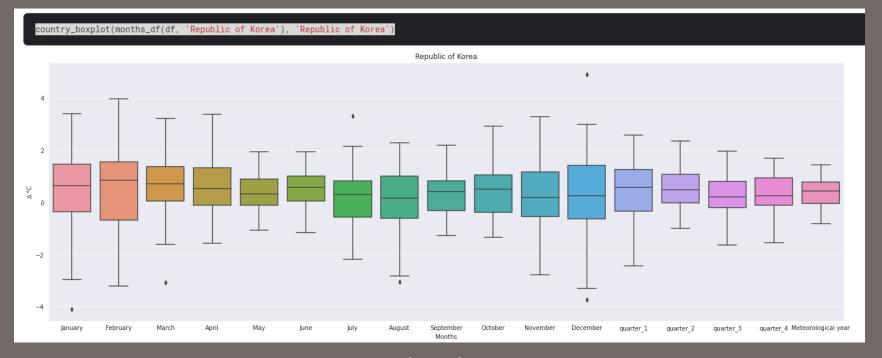
Y - 기온 변화



계절별 온도 변화의 분포를 밀도 그래프로 표현 1년을 4개의 계절로 분류(1st- 4th quarter) 계절 마다 기온 변화 의 밀도를 그래프로 출력 x - 기온 변화

Y - 분포 정도(밀도)

densityplot

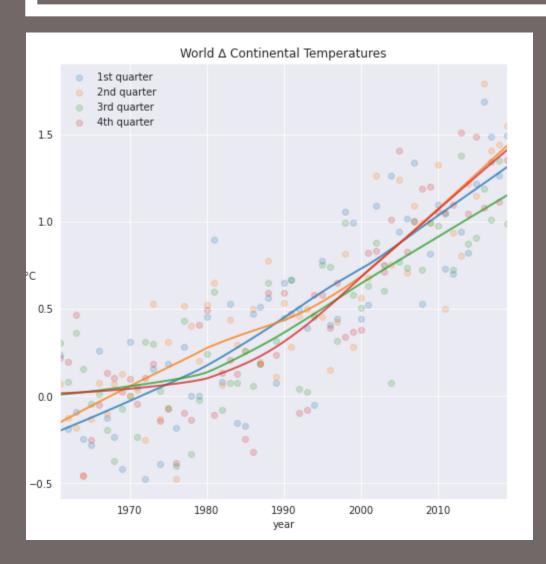


#### boxplot

월별, 계절 별 기온 변화의 분포를 한눈에 볼 수 있도록 시각화

- x 월, 계절, 표준기상년도
- y 기온 변화

Meteorogical year = 표준기상년도
1년 동안 일사량과 기상 요소의 시간별 값을 나열



전세계 국가, 지역의 기온을 종합해서 regplot으로 표현

x - 연도

y - 기온 변화

### 코드 분석

```
germany = country_df(df, 'Germany') 독일의 국가 데이터 호출
country_regplot(germany, 'Meteorological year')

학국은 Republic of Korea
```

여러 국가의 기온이 저장된 csv파일에서 원하는 나라를 지정하고 regplot으로 표현하는 코드

```
country_densityplot(germany)
```

지정된 국가의 기온 정보를 densityplot으로 표현하는 코드

```
country_boxplot(months_df(df, 'Germany'), 'Germany')
```

지정된 국가의 기온 정보를 boxplot으로 표현하는 코드

#### 코드 분석

```
world = sum(continents) / 7
world.index.name = 'world'
world.head()

7개 대륙의 기온 데이터
(북아메리카, 남아메리카, 남, 아프리카, 유럽, 아시아, 오세아니아)
```

7개 대륙(continents)의 기온 데이터를 합하고 7로 나눈 평균값을 world에 저장

전세계의 기온을 시각화하는 함수 world\_regplot 정의

## 알고리즘 소개

```
from sklearn.linear_model import Lasso
from sklearn.tree import DecisionTreeRegressor
from sklearn.ensemble import AdaBoostRegressor
```

Lasso, DecisionTreeRegressor, AdaBoostRegressor 모델을 사용

```
ntrain = train.shape[0]
y_train = train["observedMaxTemp"]
y_test = test["observedMaxTemp"]
train = train[train.columns[:-1]]
train = train.append(test)
del train["observedMaxTemp"]
train.shape
```

학습용 데이터와 시험용 데이터를 등록

 $x_{train_st}$ ,  $x_{train_st}$ ,  $y_{train_st}$ ,  $y_{train_st}$  =  $train_{test_split}$ ( $x_{train_np}$ ,  $y_{train_np}$ ,  $train_{size=0.7}$ ,  $train_{size=0.7}$ ,  $train_{train_np}$ 

학습용 데이터와 시험용 데이터를 설정한대로 분배

## 알고리즘 소개

```
def cv_score(model):
    cv = GridSearchCV(estimator=model
                     ,param_grid=param_dict
                     ,scoring=rmse_scorer #"neg_mean_squared_error"
                     ,cv = 5 \#[x_train_np, y_train_np]
                     ,return_train_score=True
              cv.fit(x_train_st,y_train_st).lest_estimator_ 분배한 데이터로 학습을 진행
   bst_model
    tr_cv = np.mean(np.sqrt(-cross_val_score(bst_model,x_train_st,y_train_st,scoring="neg_mean_squared_error", cv = 5, n_jobs=4, verb
ose=1)))
    ts_cv = np.mean(np.sqrt(-cross_val_score(bst_model,x_test_st,y_test_st,scoring="neg_mean_squared_error", cv = 5, n_jobs=4, verbos
e=1)))
   kag_tr_cv = np.mean(np.sqrt(-cross_val_score(bst_model,x_train_np,y_train_np,scoring="neg_mean_squared_error", cv = 5, n_jobs=4,
verbose=1)))
     kag\_ts\_cv = np.mean(np.sqrt(-cross\_val\_score(bst\_model,x\_train\_np,y\_train\_np,scoring="neg\_mean\_squared\_error", cv = 5, n\_jobs=4, v
erbose=1)))
    print(bst_model)
                                                 → 정확도가 높은 모델과 데이터 출력
    print(tr_cv,ts_cv,kag_tr_cv)
    return [cv,tr_cv,ts_cv,kag_tr_cv]
```

머신러닝 모델의 정확도를 계산하는 함수

fit을 통해 테스트를 진행하고 정확도가 가장 높은 모델을 출력하고 학습, 시험 데이터를 출력

## 참고자료

전세계의 기온 변화 데이터 https://www.kaggle.com/sevgisarac/temperature-change

기온 변화 예측 알고리즘 https://www.kaggle.com/mineshjethva/weather-forcasting-lasso-gridcv

인공지능 Github https://github.com/yungbyun/ai

# 감사합니다.