

# Round 5

PRESS START





New Assignment







Let's Go







데이터 분석이란?





#### 데이터 분석이란?

입사이트를 도출하기 위해

알고리즘과 수학적 처리과정을 적용하여

해당 정보에 대한 결론을 도출하고 패턴을 찾기 위한 목적으로

데이터를 다루는 과학



# Exploratory Data Analysis

- 문제 정의
- 시각화 & 변수탐색
- 결측치, 이상치 탐지



Data Preprocessing

- 적절한 데이터 처리
- 정규화
- 교차검증 설정



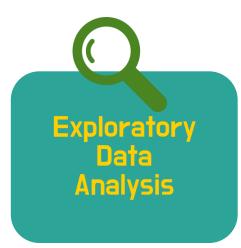
Feature Engineering

- 변수 생성
- 차원 축소
- 특징 추출



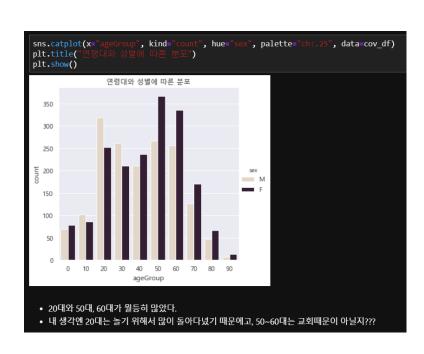
- 예측 모델링
- 분류 모델링
- 결과 해석





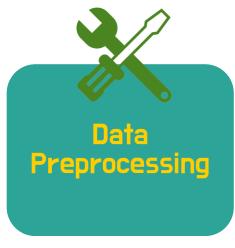
- 문제 정의
- 시각화 & 변수탐색
- 결측치, 이상치 탐지

- 연령대에 따라서 어떻게 분포하는가?
- 각 지역에 따라서 어떻게 분포하는가?
- 감염경로별로 어떻게 분포하는가?
- 시간의 흐름에 따른 추이는??
- 증상 발현 및 확진의 관계
- 감염군집
- 접촉자와 감염주요인자간의 비율



```
manTim_df = pd.read_csv("경기 증상 발현 일자.csv")
plot = sns.barplot(x=manTim_df["확진일-증삼발현일"], y
plt.title("확진일-증상발현일")
plt.show()
result =
n = manTim df['레코드 수'].sum()
objs = n/2
for i, j in zip(manTim_df["확진일-증상발현일"], manTim
   n = n-j
   if n <= objs :
       result = i
       break
print("확진일 증상발현일 중앙값 :", result)
                    확진일-증상발현일
  500
  400
  300
텂
  200
  100
      0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 1011 12 13 1415 1617 18 19 20 23 25 27 29 31 3947
                    확진일-증상발현일
확진일 증삼발현일 중앙값 : 3
```





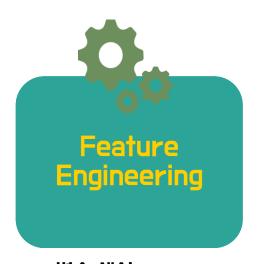
- 적절한 데이터 처리
- 정규화
- 교차검증 설정

```
• '무증상/조사중' -> '특이사항'으로 변경 및 '검사중'인 low 삭제
 • columns 이름 영문화
 • '구분2', "'구분"', '기준일(발명일, 확진일 선택)', '무증상/조사중 기준일 ' columns 삭제
cov_df.drop(cov_df.columns[[13, 14, 16, 17]], axis='columns', inplace=True)
cov df = cov df[cov df.specialNote != "조사줌"]
cov df.info(verbose=True)
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 3484 entries, 0 to 3510
Data columns (total 14 columns):
# Column
                   Non-Null Count Dtype
                   -----
   index
             3484 non-null int64
    number
                  3484 non-null object
             3484 non-null object
    sex
             3484 non-null
                               int64
 3
    age
              3484 non-null int64
    ageGroup
   ConfirmationDate 3484 non-null object
6 manifestationDate 2304 non-null object
   specialNote
                   3484 non-null object
   areaNumber
                   3484 non-null object
                   3484 non-null object
    area
10 ReDetection
                   3484 non-null object
11 infectionRoute
                   3484 non-null object
12 primaryGroup
                   3484 non-null object
13 infectionType
                   2848 non-null object
dtypes: int64(3), object(11)
memory usage: 408.3+ KB
```

'확진자' -> '번호'로 변경

'GRP' -> 'primaryGroup'으로 변경
 '구분' -> '감염구분'으로 변경



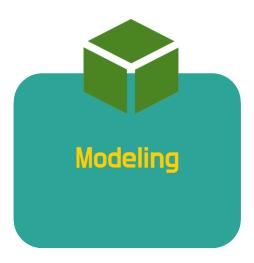


- 변수 생성
- 차염 축소
- 특징 추출

방송일시	<b>노출(분)</b>	마더코드	상품코드	상품명	상품군	판매단가	취급액
01 06:00:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	2099000.0
01 06:00:00	20.0	100346	201079	테이트 여성 셀린니트3종	의류	39900	4371000.0
01 06:20:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	3262000.0
01 06:20:00	20.0	100346	201079	테이트 여성 셀린니트3종	의류	39900	6955000.0
-01 06:40:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	6672000.0

방송일시	노출(분)	마더코드	상품코드	상품명	상품군	판매단가	취급액	주문량	month	day	hour	minute	weekday	season	holiday
-01 06:00:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	2099000.0	52.606516	1	1	6	0	1	3	1
-01 06:00:00	20.0	100346	201079	테이트 여성 셀린니트3종	의류	39900	4371000.0	109.548872	1	1	6	0	1	3	1
-01 06:20:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	3262000.0	81.754386	1	1	6	20	1	3	1
-01 06:20:00	20.0	100346	201079	테이트 여성 셀린니트3종	의류	39900	6955000.0	174.310777	1	1	6	20	1	3	1
-01 06:40:00	20.0	100346	201072	테이트 남성 셀린니트3종	의류	39900	6672000.0	167.218045	1	1	6	40	1	3	1





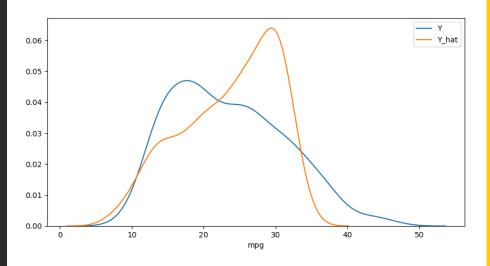
- 예측 모델링
- 분류 모델링
- 결과 해석

```
sklearn 라이브러리에서 선형회귀분석 모듈 가져오기
from sklearn.linear_model import LinearRegression
 단순회귀분석 모형 객체 생성
lr = LinearRegression()
## 학습 시작
# train data를 가지고 모형 학습
lr.fit(X_train, Y_train)
# 학습을 마친 모형에 test <u>data</u>를 적용하여 결정계수(R^2) 계산
r_square = lr.score(X_test, Y_test)
 회귀식과 결정계수(R^2) 산출
print('회귀식 :', float(lr.coef_),'X +',lr.intercept_)
print('결정계수(R^2) :', r_square)
print('\n')
 모형에 전체 x 데이터를 입력하여 예측한 값 y_hat을 실제 값 y와 비교
Y_hat = lr.predict(X)
plt.figure(figsize_=_(10, 5))
ax1 = sns.distplot(Y, hist_=_False, label_=_"Y")
ax2 = sns.distplot(Y_hat, hist_=_False, label_=_"Y_hat", ax_=_ax1)
plt.show()
plt.close()
```

train data **パ수**: 274 test data **パ수**: 118

회귀식: -0.007753431671236769 X + 46.7103662572801

**결정계수**(R^2): 0.6822458558299325







#### 데이터 분석을 하기 위해서 가장 필요한 것?

각종 통계적 기법??

다량의 데이터를 처리할 만한 풍부한 컴퓨팅 자원??

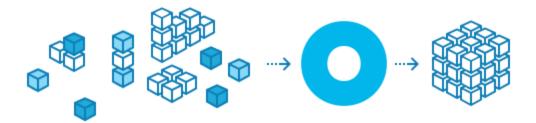
편리한 라이브러리와 시각화 도구??





데이터 그 자체가 가장 중요!

데이터분석 과정의 80%는 변수를 탐색하고, 데이터를 다듬고, 분석에 더 적합하게 만드는 것







Let's Go





# **Series**



데이터 값(value)



### Series

- index와 value가 일대일 대응(dictionary와 비슷한 구조)

```
# pandas 불러오기 Alias pd
import pandas as pd
# Dictionary 생성
dict_data = {'a' ...: 1, 'b' ...: 2, 'c' ...: 3}
# Series로 변환
sr = pd.Series(dict_data)
# sr의 자료형 출력
print(type(sr))
# sr에 저장된 시리즈 객체 출력
print(sr)
```



#### Series

- INOIM의 모든 선형 자료형을 series화 가능

```
tuple_data = ('광종', '1997-07-10', 3, True)

tsr = pd.Series(tuple_data, index_=_["이름", "생년월일", "학년", "재학여부"])

print(tsr)
```

(tuple을 series화 해서 이름형 index를 붙혀주는 모습)

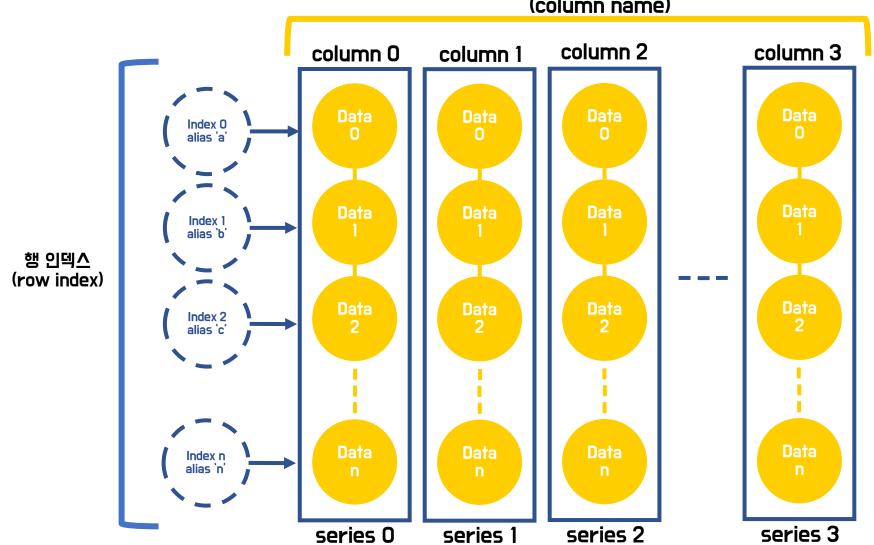
- series는 정수형 인덱스와 이름형 인덱스로 모두 접근 가능

```
print(sr['a'])
print(sr[0])
```

(이름 안 붙혀줄 경우 정수형 index로만 접근가능)



열 이름 (column name)





- dataframe을 만들기 위해선 같은 길이의 1차원의 선형 자료형 여러 개가 필요

```
dict_data = {'c0': [1,2,3], 'c1': [4,5,6], 'c2': [7,8,9], 'c3': [10,11,12]}

df = pd.DataFrame(dict_data)

print(type(df))

print('\n')

print(df)
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
    c0 c1 c2 c3
0 1 4 7 10
1 2 5 8 11
2 3 6 9 12
```



#### - 요렇게도 가능

```
나이 성별 학교
팡종 15 남 덕영중
습인 17 여 강남중
주년 19 남 상정고
션 14 여 산곡여중
```



- DataFrame으로 저장된 데이터들에 통계함수를 직접적으로 사용가능
  - 다양한 포맷으로 import/export할 수 있음 (CSV, JSON, Excel…)
- 행에 대한 접근은 DataFrame.loc[인덱스 이름]과 .iloc[정수형 위치 인덱스]
  - 열에 대한 접근은 DataFrame["열이름"] 혹은 ["정수형 위치 인덱스"]
    - DataFrame의 깊은 복사는 s.copy()