# 제6장. Pandas

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측시 대체, 이상시 및 중복값 처리

### Study Point

- Pandas : Data Manipulation
- DataFrame이 무엇인지에 대해 이해한다.
- cv파일, excell파일, DB의 데이터를 가져오고 저장해 본다.
- 탐색적 데이터 분석(Exploratory Data Analysis)을 수행해 본다.
- 필요한 데이터를 선택해 가져와 본다.
- 변수를 만들어 DataFrame 에 추가하고 삭제한다.
- DataFrame을 서로 연결한다.



### Pandas

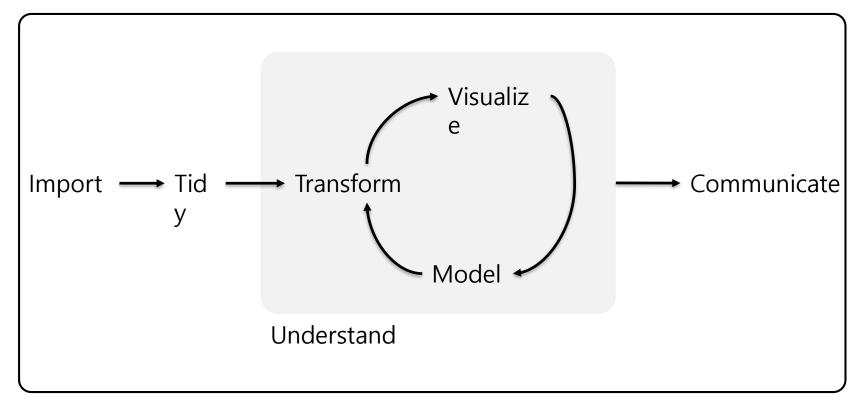
- 현실 세계 데이터 분석을 위한 빠르고 유연한 데이터 구조를 제공
- 손쉽게 다룰 수 있는 데이터
  - DataFrame: DB 테이블이나 엑셀 시트처럼 혼재된 데이터 타입의 컬럼을 갖는 자료
  - Time series data: 시간에 따라 변화하는 시계열 자료(Stochastic data)
  - Tabular data: 행과 열이 라벨된 행렬 구조의 데이터

#### ■ 특징

- 대용량 데이터 처리(다른 DataFrame이나 고차원 객체로 부터 컬럼을 추가 삭제
- Aggregation 기능, group by 함수
- 라벨 등을 이용한 부분 데이터 집합 추출
- 데이터를 가로 세로로 합치기
- 외부 데이터 연동의 견고함(csv, excel, database, HDF5, SAS, STATA 등 지원)
- 결측치 데이터 처리(missing data(NaN) 처리)
- import 관례
  - Import pandas as pd



# Pandas\_여러분이 배울 것



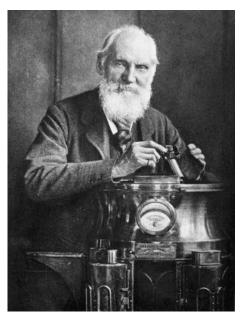
Program



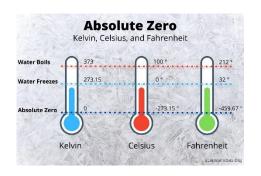
### Pandas\_빅데이터 표현

여러분이 말하고 있는 것을 측정하여 숫자로 표현할 수 있을 때, 비로소 여러분은 그것에 대해 어느 정도 알고 있는 것입니다. 만약 그렇지 못하다면, 여러분의 지식은 빈약하고 만족스럽지 못한 것입니다. 그 것은 지식의 시작일 수 있지만, (빅데이터) 과학의 단계까지는 아직 한참 멀었다고 할 수 있습니다.

#### Lord Kelvin



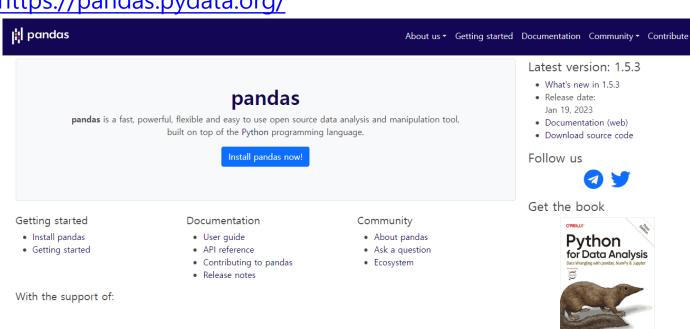
"When you can measure what you are speaking about, and express it in numbers, you know something about it, when you cannot express it in numbers, your knowledge is of a meager and unsatisfactory kind; it may be the beginning of knowledge, but you have scarely, in your thoughts advanced to the stage of science."





### Pandas\_External Library

### https://pandas.pydata.org/



dfine Quansight Labs



NUMF@CUS



♠ TWO SIGMA

Zuckerberg Initiative @

VOLTRON DATA





- Previous versions • 1.5.2 (Nov 22, 2022) changelog | docs | code
- 1.5.1 (Oct 19, 2022) changelog | docs | code
- 1.5.0 (Sep 19, 2022) changelog | docs | code
- 1.4.4 (Aug 31, 2022) changelog | docs | code

Show more

#### Coming from...

Are you familiar with other software for manipulating tablular data? Learn the pandas-equivalent operations compared to software you already know





statistical software suite corresponds to the pandas DataFrame . Many of the operations known from STATA have an equivalent in pandas.



Already familiar to SELECT, GROUP BY

JOIN, etc.? Most of these SQL

manipulations do have equivalents in



The SAS statistical software suite also provides the data set corresponding to the pandas DataFrame . Also SAS vectorized operations, filtering, string processing operations, and more have similar functions in nandas



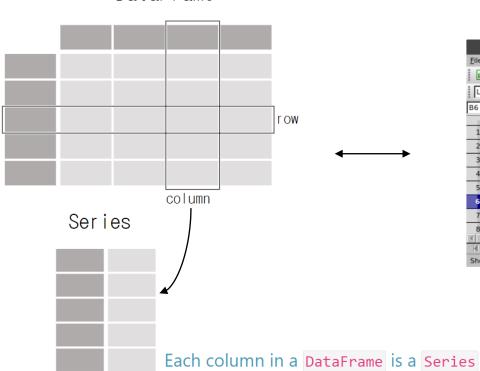


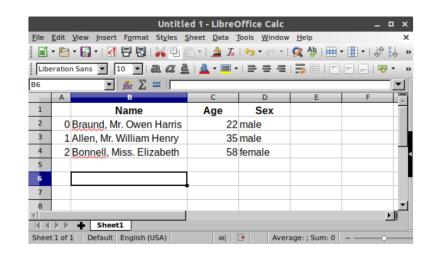
### Pandas

### ! pip install pandas

### pandas data table representation







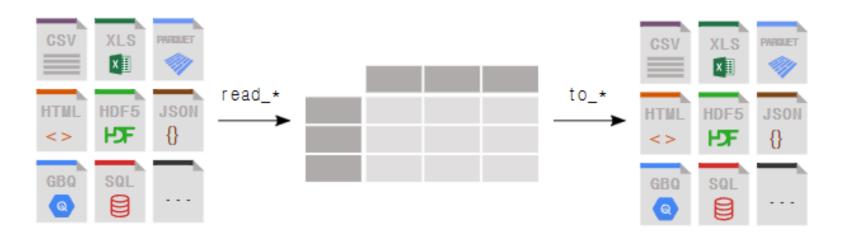


### Pandas - 외부데이터 읽기 쓰기

import pandas as pd

df = pd.read\_\*('읽어올 디렉토리/파일명.파일확장자) df\_to\_\*('내보낼 디렉토리/파일명.파일확장자)

# How do I read and write tabular data? #





### Pandas - 외부데이터 읽기 쓰기

```
import pandas as pd
# 인터넷 사이트에서 읽기
url="https://raw.githubusercontent.com/cs109/2014_data/master/countries.csv"
                                                             # url에서 읽기
df = pd.read_csv(url)
df
url = 'https://raw.githubusercontent.com/e9t/nsmc/master/raw/10001.json'
df = pd.read ison(url)
df
# 구글에서 '영화매출순위'를 검색하여 해당 페이지의 html파일 불러오기
url = 'https://ko.wikipedia.org/wiki/%EC%98%81%ED%99%94_%EB%A7%A4%EC%B6%9C_%EC%88%9C%EC%9C%84_%EB%AA%A9%EB%A1%9D
df = pd.read_html(url)
dfs = pd.read_html(url)
dfs[2]
```



### Pandas - 외부데이터 읽기 쓰기

```
# 엑셀로 만들어 나의 로컬 PC에 'test.xlsx'로 다운로드하기 (Co lab 환경)
df.to_excel('test.xlsx') # 엑셀형식으로 내보내기
files.download('test.xlsx')

# 로컬 PC에서 읽기 (구글로 upload)
from google.colab import files
uploaded = files.upload()
df = pd.read_excel('06_무작위난수와 균등분포.xlsx') # 엑셀파일 읽기
df
```



### Pandas - scikit-learn 데이터 읽기

```
# iris dataset 읽기 # https://scikit-learn.org/stable/datasets.html
from sklearn.datasets import load_iris
                                           # 사전형태의 데이터
load iris()
load_iris().keys()
# dict_keys(['data', 'target', 'frame', 'target_names', 'DESCR', 'feature_names', 'filename', 'data_module'])
print(load_iris()['DESCR'])
                                       # numpy.ndarray
load_iris()['data'][:5]
load_iris()['data'].shape
                                       # (150,4)
type(load_iris()['data'])
                                       # numpy.ndarray
load_iris()['feature_names']
                                       # ['sepal length (cm)', 'sepal width (cm)', 'petal length (cm)', 'petal width (cm)']
type(load_iris()['feature_names'])
                                      # list
df= pd.DataFrame(load_iris()['data'], columns = load_iris()['feature_names'])
df
```









### Pandas - 엑셀을 읽고 DataFame 생성

```
# 필요한 데이터 읽기

# 로컬 PC에서 읽기 (구글로 upload)
from google.colab import files
uploaded = files.upload()

# 로컬에 파이썬 작업 중 이라면
path = r'C:\Users\조상구\Downloads' # 내 PC에서 그대로('r') copy하여 사용
pd.read_csv(path + '/도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv')

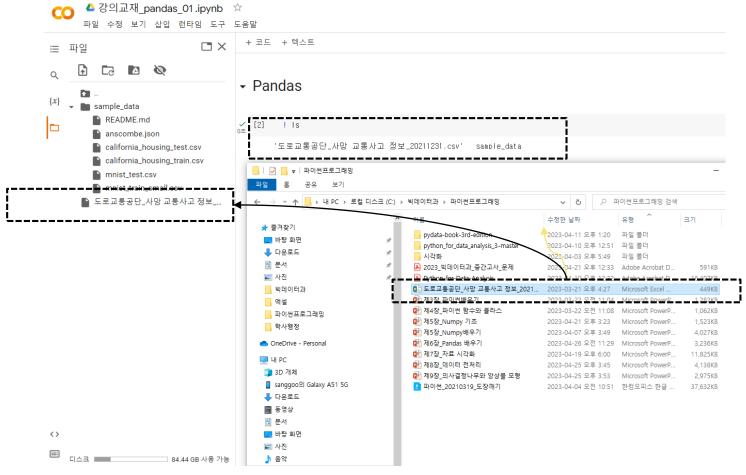
# csv 파일 읽어 오기
pd.read_csv('도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv') #Error, 구글선생에게 문의
```





### Pandas - 엑셀을 읽고 DataFame 생성

■ 로컬 PC에서 직접 drag하여 Co lab에 갖다 놓으면 구글에 upload 됨





### Pandas - 엑셀을 읽고 DataFame 생성

```
# csv 파일 읽어 오기

df = pd.read_csv('도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv', encoding='cp949')

df = pd.read_csv('도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv', encoding='euc-kr')

df = pd.read_csv('도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv', sep=',', encoding='euc-kr')

# csv 파일 쓰기

df.to_csv('ggdata.csv') # 깨짐

df.to_csv('ggdata.csv', encoding='euc-kr') # OK
```

	발생 년	발생년월일 시	주 야	요 일	사망 자수	부상 자수	중상 자수	경상 자수	부상신고 자수	발생지 시도	 사고유 형	가해자법규 위반	도로형태_ 대분류	도로형태	가해자_당사 자종별	피해자_당사 자종별	발생위치 X(UTMK)	발생위치 Y(UTMK)	경도	위도
0	2021	2021-01-01 03:00	O‡	급	1	3	0	3	0	경북	 추돌	안전운전 의무 불이행	교차로	교차로부근	승용차	승용차	1097010.0	1793385.0	128.578152	36.132653
1	2021	2021-01-01 09:00	주	급	1	0	0	0	0	충남	 공작물 충돌	안전운전 의무 불이행	단일로	기타단일로	승용차	없음	902369.0	1847109.0	126.408201	36.616845
2	2021	2021-01-01 15:00	주	급	1	0	0	0	0	강원	 측면충 돌	안전운전 의무 불이행	교차로	교차로내	원동기장치자 전거	승용차	1123975.0	1974509.0	128.907484	37.761842
3	2021	2021-01-01 19:00	Oŧ	급	1	0	0	0	0	전남	 횡단중	안전운전 의무 불이행	단일로	기타단일로	화물차	보행자	886507.0	1613961.0	126.263573	34.513391
4	2021	2021-01-01 21:00	Oŧ	급	1	0	0	0	0	경기	 기타	기타	단일로	기타단일로	승용차	보행자	953522.0	1915403.0	126.976011	37.236327
2811	2021	2021-12-31 16:00	주	급	1	0	0	0	0	경북	 정면충 돌	안전운전 의무 불이행	교차로	교차로내	승용차	이륜차	1119020.0	1766895.0	128.818730	35.891434
2812	2021	2021-12-31 17:00	주	금	1	0	0	0	0	제주	 추돌	안전운전 의무 불이행	단일로	기타단일로	화물차	화물차	940588.0	1503049.6	126.860248	33.517699
2813	2021	2021-12-31 18:00	O‡	급	1	0	0	0	0	강원	 횡단증	보행자 보호의 무 위반	단일로	기타단일로	승용차	보행자	1023127.0	1982332.0	127.762845	37.840465
2814	2021	2021-12-31 19:00	O‡	금	1	0	0	0	0	경북	 횡단증	보행자 보호의 무 위반	교차로	교차로횡단 보도내	승용차	보행자	1058805.0	1824755.0	128.155943	36.418521
2815	2021	2021-12-31 21:00	O‡	금	1	0	0	0	0	강원	 전복	중앙선 침범	단일로	기타단일로	승용차	없음	1042559.0	2010975.0	127.985386	38.097913
2813 2814	2021	2021-12-31 18:00 2021-12-31 19:00	OF OF	do do	1 1 1	0	0	0	0	강원 경북	 횡단증 횡단증	보행자 보호의 무 위반 보행자 보호의 무 위반	단일로 교차로	기타단일로 교차로횡단 보도내	승용차	보행자 보행자	1023127.0 1058805.0	1982332.0 1824755.0	127.762845 128.155943	37

2816 rows × 23 columns



### Pandas - 엑셀파일내 여러 시트 읽기

```
# 여러 개 시트가 있는 엑셀 파일의 경우
df = pd.DataFrame([[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9]])
df
wb = pd.ExcelFile('04_다양한 예제 실습.xlsx')
wb
wb.sheet names
                                                                  # list
df = pd.read_excel('04_다양한 예제 실습.xlsx', sheet_name='1부터 100 더하기')
df.head(3)
for i in wb.sheet names:
   pd.read_excel('04_다양한 예제 실습.xlsx', sheet_name= i)
                                                    455
         52
                                                    555
    51
                                                     655
        72
                                                    755
                                                    855
                                                    955
                                       540
                                                    5050
17
20
21
22
```



### Pandas - DBMS

```
# DBMS(sqlite)
! pip install sqlalchemy

from sqlalchemy import create_engine
engine = create.engine('sqlitr://', echo=False)
engine = create.engine('sqlitr:///:memory:')
df.to_sql('test.df', my_engine, if_exists = 'append')

tf = pd.read_sql_query('SELECT * FROM test_df', my_engine)
tf
```

#### **SQLAlchemy** home features representation community download representation download representation download representation download representation download dow The Python SQL Toolkit and Object Relational Mapper SQLAlchemy is the Python SQL toolkit and Object Relational Mapper that gives application developers the full power and flexibility of SQL. It provides a full suite of well known enterprise-level persistence patterns, designed for efficient and high-performing database access, adapted into a simple and Pythonic domain language. . Current Documentation (version 2.0) - learn SQLAlchemy here Documentation Overview Installation Guide o ORM Quickstart Comprehensive Tutorial o Reference Guides Object Relational Mapping (ORM) · Core (Connections, Schema Management, SQL) Dialects (specific backends) . Documentation by Version o Version 2.0 o Version 1.4 o Version 1.3

#### Comparison with other tools #

Comparison with R / R libraries

Quick reference

Base R

plyr

reshape / reshape2

Comparison with SQL

Copies vs. in place operations

SELECT

WHERE

**GROUP BY** 

JOIN

UNION

LIMIT

pandas equivalents for some SQL analytic and aggregate functions

UPDATE

DELETE

Comparison with spreadsheets

Data structures

Data input / output

Data operations

String processing

Merging

Other considerations

Comparison with SAS

Data structures

Data input / output

Data operations

String processing

Merging

Missing data

GroupBy

Other considerations

Comparison with Stata



16 | 박데이터과 |

### Pandas - 파일 압축하기

```
# pickle로 파일 압축하기
import numpy as np
%time df = pd.DataFrame(np.random.random((int(1048576/20), int(16384/20))))
df
                                     # %time은 명령문 수행 시간을 나타냄
%time df.to_pickle('test.pkl')
%time df = pd.read_pickle('test.pkl')
df.info(memory usage='deep')
%time df.to_pickle('test1.pkl', compression='gzip')
%time df = pd.read_pickle('test1.pkl', compression='gzip')
df.info(memory_usage='deep')
# small 데이터로 자료 분석시 유용, 엑셀로 육안으로 확인하면서 분석석 가능
                                   # 전체 데이터의 20%만 무작위층화 sampling
df.sample(frac=0.2)
df.sample(frac=0.2).shape
df.sample(10000)
                                   # 전체 데이터에서 10,00개만 random stratified sampling
df.sample(10000).shape
```



### Pandas - DataFame 생성 - 직접 만들기

```
# list로 부터 만들기
df = pd.DataFrame([[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9]])
df
# 행과 열에 이름 짓기
df = pd.DataFrame([[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9]],
            columns = ['a', 'b', 'c'],
            index = [10,11,12])
df
# dictionary로 부터 만들기
df = pd.DataFrame(\{ 'a': [1,2,3], 'b': [4,5,6], 'c': [7,8,9] \}, index = [10,11,12])
df
# numpy array로 부터 만들기
import numpy as np
arr = np.arange(9).reshape(3,3).T
df = pd.DataFrame(arr, columns = list('abc'), index = [10,11,12])
df
type(df)
                                                      # pandas.core.frame.DataFrame
# 이렇게 하면 어떤 결과가 나올까?
df = pd.DataFrame(\{ 'a': [1,2,3], 'b': [4,5,6], 'c': [7,8,9] \}, columns = ['c','b','a'])
```



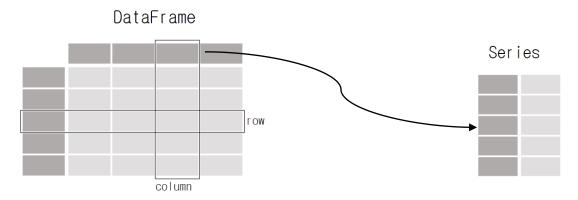
### Pandas - DataFame 생성 - 직접 만들기

```
# 데이터프레임의 모든 컬럼은 시리즈이다.
# 모든 시리즈를 컬럼으로 합치면 데이터프레임이다.

df['c']
type(df['c']) # pandas.core.series.Series

ages = pd.Series([22, 35, 58], name="Age")
ages
type(ages)
```

#### pandas data table representation





# 제 6 장. Pandas 배우기

■ 다양한 데이터 읽고 쓰기



- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

# Pandas - 공공데이터 - data.go.kr





### Pandas - 공공데이터

```
# 공공데이터 읽기
df = pd.read_csv('도로교통공단_사망 교통사고 정보_20211231.csv', encoding='euc-kr')
df.columns
# 실습에 필요없는 컬럼 제거
df = df.drop(['발생년', '부상신고자수', '사망자수', '사고유형', '가해자법규위반',
         '가해자 당사자종별', '피해자 당사자종별',
         '발생위치X(UTMK)','발생위치Y(UTMK)', '경도', '위도'], axis=1)
df
```

표 조 도자용 함계 · 五元 五元 중음 경고문 삽입 삭제 서식 중상자수 경상자수 발생지시도 사고유형 중분류 도로형태 군위군 차대차 교차로 교차로부근 0 2021-01-01 03:00 경북 추돌 발생년월일주야 사망자수 부상자수 중상자수 경상자수 부상신고지발생지시도발생지시고사고유형\_사고유형\_사 2021 ####### 01 0 경부 군위군 차대차 추돌 **1** 2021-01-01 09:00 충남 서산시 차량단독 공작물충돌 단일로 기타단일로 2021 ###### 차량단독 공작물충들공직 0 충남 차대차 축면증을 축면 2021 ###### 08 차대사람 횡단증 교차로 2 2021-01-01 15:00 0 0 0 강릉시 차대차 측면충돌 교차로내 2021 ###### 08 차대사람 기타 차대사람 기타 2021 ####### 08 차대사람 횡단증 차대사람 단일로 기타단일로 2021 ####### 0 전남 진도군 횡단중 **3** 2021-01-01 19:00 2021 ###### 01 차량단독 전복 4 2021-01-01 21:00 0 0 0 경기 수원시 차대사람 단일로 기타단일로 2021 ####### 2 차대사람 횡단증 횡단 2021 ####### 주 0 경북 차대차 축면충돌 축민 2021 ####### D 차대차 축면충을 축임 2021 ####### 0 2021 ####### 08 차대차 추돌 2021 ####### 08 0 전남 차량단독 공작물충돌공작 2811 2021-12-31 16:00 0 0 0 경북 경산시 차대차 정면충돌 교차로 교차로내 차대사람 횡단증 횡단 2021 ####### 0 서울 제주 제주시 차대차 추돌 단일로 기타단일로 2021 ####### 0 창원시(동1차대차 정면증물 정단 2812 2021-12-31 17:00 2021 ###### 2 예술시 차대차 기타 2021 ####### 차대사람 보도통행준보도 \* 2813 2021-12-31 18:00 강원 춘천시 차대사람 횡단중 단일로 기타단일로 0 0 0 차대차 추동 2021 ###### 3 2021 ####### 0 차대차 상주시 차대사람 횡단중 교차로 교차로횡단보도내 **2814** 2021-12-31 19:00 2021 ####### 08 차량다듬 공작물충들공작 차대사랑 회단증 회대 2021 ###### 3 차대사람 기타 차량단독 전복 0 강원 양구군 단일로 기타단일로 2021 ###### **2815** 2021-12-31 21:00 2021 ###### Ot 차대사람 횡단증 2021 ###### 08 차대사람 기타 차대차 정면증을 정면 2816 rows × 12 columns

1081026 1778164 128.399 35.99691

943267 1922944 126.8598 37.30373

968687 1945303 127.1457 37.50647

1082489 1793297 128.4168 36.1332



2021 ####### 0

2021 ####### 3

2021 ###### Ob

2021 ####### 01

차대사람 횡단증 횡단증 안전운전 단일로 기타단일로승용차

구미시 차대사란 회단증 회단증 보현자 보 다일로 기타다일록승용차 보현자

안전운전 :단일로

교차로 교차로부근이륜차

기타단일표화물차

화물차

차대차 측면충돌 측면충들 기타

**本册** 

차대차 추동

### Pandas - 기본 정보 확인

```
# 내용 확인
df.head()
df.tail()
#크기확인
df.shape
df.columns
df.index
df.values
len(df)
len(df.index)
len(df.columns)
#기본 속성 확인
#df.describe()
                      # Series or DataFrame을 return
df.describe?
                      # df.describe(include='all')
df.dtypes
df.info()
df.count()
df.nunique()
df['가해자_당사자종별'].unique()
```



### Pandas - 기본 정보 확인

```
# describe()에서 찾아 보기
df.describe().index
df.describe().columns
# null 개수
df.isnull()
df.notnull()
df.isnull().sum()
df.notnull().sum()
# aggregation 함수로 기본 정보 확인
df.sum()
df.count()
                       ##0.5가 median
df.median()
df.quantile([0.25, 0,5, 0.75])
df.min()
df.max()
df.mean()
df.var()
df.std()
```



### Pandas - 기본 정보 확인

```
# 변수별로 확인하기, pd.Series, 평균과 분산(표준편차)
# pandas visulaization
# https://pandas.pydata.org/docs/user_guide/visualization.html
df['경상자수'].plot()
df['경상자수'].plot(figsize=(15,4)) # index(2,816개) 기준으로 수자를 표시
df['경상자수'].shape
#df['경상자수'].sum()/len(df)
average = df['경상자수'].sum()/len(df)
average
#()으로 아주 긴 명령문을 가독성있게
import numpy as np
np.sqrt(
  (df['경상자수'] - average)**2
).sum()
)/len(df)
np.sqrt((((df['경상자수'] - average)**2).sum())/len(df))
```



### Pandas - 상세 정보 확인

```
# 수치형 특정 컬럼 내용 살펴보기 (int, float type)
df['경상자수'].head()
                                                 # 궈장
                                                 # 중간에 공백이 있는 변수명 인식 에러
df.경상자수.head()
df['경상자수'].value_counts()
df['경상자수'].value_counts().plot(kind='hist')
df['경상자수'].value_counts().hist()
df['경상자수'].value_counts().plot(kind='bar', rot=60, figsize=(12,4))
df['경상자수'].hist()
df['경상자수'].plot(kind='pie')
df['경상자수'].max()
df['경상자수'].min()
df['경상자수'].mean()
df['경상자수'].std()
df['경상자수'].quantile([0.25, 0.5, 0.75])
df['경상자수'].isnull().head()
df['경상자수'].isnull.sum()
```



### Pandas - 상세 정보 확인

```
# 범주형 특정 컬럼 내용 살펴보기 (object type)
df['발생지시도'].head()
                                                                     # 권장
df.발생지시도.head()
df['발생지시도'].value_counts()
df['발생지시도'].value_counts().plot(kind='hist')
df['발생지시도'].value_counts().hist()
df['발생지시도'].value_counts().plot(kind='bar', rot=60, figsize=(12,4))
df['발생지시도'].hist()
df['발생지시도'].plot(kind='pie')
df['발생지시도'].max()
df['발생지시도'].min()
df['발생지시도'].mean()
df['발생지시도'].std()
df['발생지시도'].quantile([0.25, 0.5, 0.75])
df['발생지시도'].isnull().head()
df['발생지시도'].isnull.sum()
```



### Pandas - 상세 정보 확인

```
# value_counts()의 필요 정보 추출하기
df['발생지시도'].value_counts().index
df['발생지시도'].value counts().values
df['발생지시도'].value_counts()['서울']
df['발생지시도'].value_counts().sort_values()
df['발생지시도'].value_counts().sort_values(ascending=False).plot(kind='bar')
df['발생지시도'].value_counts().sort_index()
# Nan을 고려한 value counts
import numpy as np
tf = pd.DataFrame([[1,2,3], [4,'NaN',6], [7,8,np.nan]],
           columns = ['a', 'b', 'c'],
           index = [10,11,12]
tf
                                    # 해당 컬럼에 NaN이 없는 경우
tf['a'].value_counts()
tf['b'].value_counts()
                                    # 해당 컬럼에 NaN이 있는 경우
tf['b'].fillna('missing').value_counts()
tf['b'].value_counts(dropna=False)
tf['b'].value_counts(normalize=True)
tf['b'].value_counts(normalize=True).sum()
```



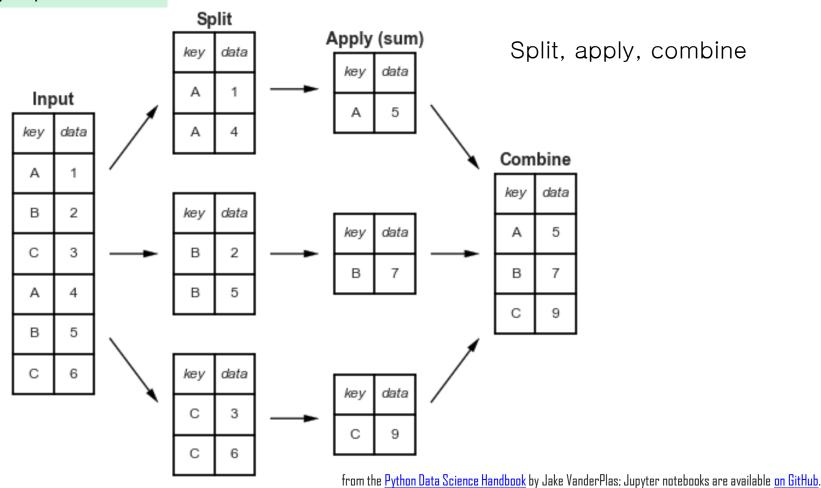
# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인



- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

>>> input.groupby('key')['data'].sum()





▮ 빅데이터과 ▮

```
# 변수별로 확인하기
# groupby aggregation과 value_counts
#'발생지시도별'로'부상자수'를 확인하는 방법은 무었일까?
df.groupby('발생지시도')['부상자수']
for g, sf in df.groupby('발생지시도'):
                               # 발생지시도별로 aggregation하여 데이터 세트를 구성
  print('group by', g)
                               # 발생지시도별로 dataframe 생성
  sf.head(2)
                               # 발생지시도별로 aggregation하여 데이터 세트를 구성
for g, sf in df.groupby('발생지시도'):
  print('group by', g)
  sf['부상자수'].value_counts()
                                # 발생지시도별로 dataframe 생성
  print('*'*100)
# 발생지시도별로 부상자수를 확인하는 방법 groupby
df.groupby('발생지시도')['부상자수']
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts().unstack()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts().unstack().fillna(0)
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts().unstack().fillna(0).astype(int)
```



```
# 테이블 시각화
# https://pandas.pydata.org/docs/reference/api/pandas.io.formats.style.Styler.background_gradient.html
#()를 사용하여 아주 긴 명령문을 줄바꾸기기
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts().unstack().
                                             # NaN(결측치)을 숫자 0으로 대체
fillna(0).
(imputation)
                                            # 실수흫 정수로 변환(astype)
astype(int).
                                            # 열을 기준으로 크기에 따라 색깔 표
style.background_gradient(axis=0)
시, (axis=1)
# crosstab 형태로 전환
pd.crosstab(df['발생지시도'], df['부상자수'])
# pivot table형태로 전환
df.pivot_table(index='발생지시도', columns='도로형태', values = '부상자수', aggfunc='sum')
df.pivot_table(index=['발생지시도'], columns=['부상자수'], values=['요일'],
                              aggfunc='count') #.fillna(0)
```



```
# plot 자료 시각화
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].value_counts().unstack().plot(kind='bar', figsize=(25,6))
df.pivot_table(index=['발생지시도'], columns=['부상자수'], values=['요일'],
aggfunc='count').fillna(0).plot(kind='bar', figsize=(25,6))
pd.crosstab(df['발생지시도'], df['부상자수']).plot(kind='bar', figsize=(25,6))
cross = df.pivot table(index=['발생지시도'], columns=['부상자수'], values=['요일'],
aggfunc='count') #.fillna(0)
# NaN을 고려한 value counts
cross.T['강원'].value_counts()
cross.T['강원'].fillna('missing').value_counts()
cross.T['강원'].value_counts(dropna=False)
cross.T['강원'].value_counts(normalize=True)
cross.T['강원'].value_counts(normalize=True).sum()
```



```
# groupby + sum vs. value_counts
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].sum()
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도'], aggfunc=sum)
df['발생지시도'].value_counts().sort_index()
df.groupby(['발생지시도', '요일'])['부상자수'].sum().unstack()
df.groupby(['발생지시도', '요일','주야'])['부상자수'].sum().unstack()
# plot
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].sum().plot(kind='bar')
# pivot table로 구현
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도'], aggfunc=sum)
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도', '요일'], aggfunc=sum)
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도', '요일'], aggfunc=sum).unstack()
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도', '요일'], aggfunc=sum)
df.pivot_table(values=['부상자수'], index =['발생지시도'], columns =['요일'], aggfunc=sum)
# size 함수: element 의 개수
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].sum()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].size()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].size().sort_values(ascending=False)
df['발생지시도'].value counts()
```



```
# aggregation 함수, groupby 결과도 시리즈나 데이터프레임이다.
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].sum()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].count()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].median()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].min()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].max()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].mean()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].wean()
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].std()
# agg함수로 한번에 표현
df.groupby('발생지시도')['부상자수'].agg(['sum', 'count', 'median', 'max', 'min', 'mean', 'var', 'std'])
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측시 대체, 이상시 및 중복값 처리

#### Pandas - 기본 정보 확인 - sort

```
df['발생지시도'].value counts()
type(df['발생지시도'].value_counts())
# index에 있던 시도를 컬럼으로 reset하여 Series를 DataFrame으로 전환
tf = df['발생지시도'].value_counts().reset_index()
tf
# columns명을 부여
tf.columns = ['시도', '회수']
# 컬럼을 추출하고 sort
tf['시도'].sort_values()
tf['회수'].sort values()
tf['회수'].sort_values(ascending=False)
                          # 원래에는 영향을 미치지 않음
tf['회수']
# 전체 테이블에 대해 sort
tf.sort_values('시도')
tf.sort_values('시도', ascending=False)
tf.sort_values(['회수','시도'])
tf.sort_values(['회수','시도'], ascending=[False, True]) # 각 컬럼별로 sorting 기준을 적용
tf.sort_values('시도')['시도']
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columnsਪ index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

#### Pandas - column 명

```
# Column 명
ta = df[['발생지시도', '부상자수']]
                                      # 2개 컬럼으로만 데이터프레임 구성
ta.head()
# 컬럼명 변경 - rename 메소드 이용
ta = ta.rename(columns={'발생지시도': '시도', '부상자수':'부상'})
ta.columns
# 컬럼명 변경 - columns값 치환
ta.columns= ['발생지시도', '부상자수']
ta.columns
# 컬럼명 조건에 의해 동시 변경
ta.columns = ta.columns.str.replace('발생지', ''); ta.columns
ta.columns= ['발생지시도', '부상자수']
ta.columns.str.replace('발생지|자수', repr) # representation 해당 건을 보여줌
ta.columns = ta.columns.str.replace('발생지|자수', '') ; ta.columns
ta.columns= ['발생지시도', '부상자수']; ta.columns
# 컬럼 순서 바꾸기
ta[['부상자수', '발생지시도']]
```



#### Pandas - 구조 변환 - index

```
# DataFrame생성시 index 자동 생성
import numpy as np
tf = pd.DataFrame({'학생': np.random.choice(range(1, 11), 10, replace=False),
           '국어': np.random.randint(70, 101,10),
           '영어': np.random.randint(60, 101,10)})
tf
# 학생 컬럼을 index로 사용
tf.set index('학생')
tf.set_index('학생', inplace=True) # tf = tf.set_index('학생')과 같은 명령어
# index로 sorting
tf = tf.sort index(ascending=True)
# 국어 컬럼으로 내림차순 sort
tf = tf.sort values('국어', ascending=False)
# index인 학생 컬럼을 데이터 컬럼으로 환원
tf.reset_index()
tf.reset_index(inplace=True)
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측시 대체, 이상시 및 중복값 처리

### Pandas - 구조 변환 - dtype

```
# 각 컬럼의 date type을 확인하고 각각 변경
# 수치형의 경우
df['부상자수'].dtypes
df['부상자수'] = df['부상자수'].astype(float)
df['부상자수'].dtypes
df['부상자수'].dtypes == float
for col in df.columns:
  if df[col].dtype == int: # float로 boolean
    print(col)
    df[col] = df[col].astype(float)
df['부상자수'].dtype
```



### Pandas - 구조 변환 - category type

```
# category형의 경우
df.info() # df.dtypes
# 특정 컬럼의 data type을 category type으로 변경
df['발생지시도'].dtype
                       # 파이썬은 문자열을 string, 판다스는 object라고 한다.
for col in df.columns:
  if df[col].dtype == object: # float로 boolean
    print(col)
    df[col] = df[col].astype('category')
       # 메모리 사용량 확인
df.info()
df.발생지시도
sorted(df.발생지시도.unique())
df.발생지시도.cat.codes
df.발생지시도.cat.codes.unique()
```



### Pandas - 구조 변환 - category type

```
# dictionary 자료형을 사용하여 특정 data type만 추출
zip(df.발생지시도, df.발생지시도.cat.codes)
dict(zip(df.발생지시도, df.발생지시도.cat.codes))
dict(df.dtypes)
dict(df.dtypes).items()
dict(df.dtypes).keys()
dict(df.dtypes).values()
[key for key in dict(df.dtypes).keys() if dict(df.dtypes)[key] in ['float64', 'int64']]
[key for key in dict(df.dtypes).keys() if dict(df.dtypes)[key] in ['category']]
[key for key in dict(df.dtypes).keys() if dict(df.dtypes)[key] in ['object']]
# category type을 모두 object type으로 일괄 변경
for k in dict(df.dtypes).keys(): # for k in dict(df.dtypes):
  if dict(df.dtypes)[k] == 'category':
     df[k] = df[k].astype('object')
df.info()
for k in dict(df.dtypes).keys(): # for k in dict(df.dtypes):
  if dict(df.dtypes)[k] == 'object':
     df[k] = df[k].astype('category')
```



## Pandas - 구조 변환 - category type

```
# dictionary의 key, value를 각각 추출해서 비교
[k for k, v in dict(df.dtypes).items() if v == 'int64']
[k for k, v in dict(df.dtypes).items() if v == 'float64']
# tf 데이터프레임에 현장학습 컬럼 추가
tf = pd.DataFrame({'학생': np.random.choice(range(1, 11), 10, replace=False),
           '국어': np.random.randint(70, 101,10), '영어': np.random.randint(60, 101,10)})
tf['현장학습'] = pd.Series(np.random.choice(['상', '중', '하', 'X'], 10)) # pd.DataFrame(~~)
tf.sort_values('현장학습') # X를 맨 뒤에 놓고 싶으면,
# 순서있는 category type 만들기
from pandas.api.types import CategoricalDtype
cat type = CategoricalDtype(categories= ['상', '중', '하', 'X'], ordered = True)
# 순서있는 category type 적용용
tf['현장학습'] = tf['현장학습'].astype(cat_type)
tf.sort values('현장학습')
# Category에 순서(order)가 있으니 '중'이하 성적 학생을 뽑으면
tf.loc[tf['현장학습'] >= '중', :]
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환



- 조건갑 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측시 대체, 이상시 및 중복값 처리

### Pandas - loc, iloc - column 선택

```
# loc
df.loc[0, :]
df.loc[[0,1,2], :]
                            # 0.1.2 까지 index가 아니라 0.1.2.3 까지
df.loc[0:3, :]
df.loc[:, ['주야', '요일']]
df[df['발생지시도'] == '경기']
df.loc[df['발생지시도'] == '경기', :]
df[df['발생지시도'] == '경기']['부상자수']
df.loc[df['발생지시도'] == '경기', :]['부상자수']
df[df['발생지시도'] == '경기'][['부상자수', '사고유형']]
df.loc[df['발생지시도'] == '경기', :][['부상자수', '사고유형']]
# iloc --> numpy array slicing과 유사
df.iloc[:, 0:4]
df.iloc[0:3, :]
df[0:5]
```



### Pandas - loc, iloc - column 선택

```
# column 선택
df['부상자수'].head()
                                    # 권장
                                    # 2 개 이상 컬럼 지정 못함
df.부상자수.head()
# 두개 이상의 컬럼 선택, loc와 iloc
df[['요일', '부상자수']].head()
df.iloc[:, [5,7,9]].head()
# 두개 이상의 연속된 컬럼 선택
df.loc[:, '부상자수':'발생지시군구'].head()
df.iloc[:, 4:11].head()
df.filter(regex='자수').head()
                                     # '자수' 글자가 포함된 컬럼인 경우(True)
#조건과 함께 선택
df['부상신고자수']>2
                                     # Boolean type
df[df['부상신고자수']>2]
df[df['부상신고자수']>2]['발생지시군구']
df[df['부상신고자수']>2][['발생지시군구', '도로형태']]
df.loc[df['부상신고자수']>2 , '발생지시군구'] # df[df['부상신고자수']>2]['발생지시군구']
```



#### Pandas - index 선택

```
# index 선택
df.index
df['발생지시도'] =='경기'
df.index[df['발생지시도'] =='경기']
df.index[df['발생지시도'] =='경기'].tolist()
```



## Pandas - select - 조건(slicing) - query

```
# 부상신고자수가 2 이상으로 사고 유무 여부(boolean)를 list로 만들기
injurs = []
for injur in df['부상신고자수']: # df['부상신고자수']는 iterators
  if injur >=3:
    injurs.append(True)
  else:
    injurs.append(False)
len(injurs) # df.shape[0]
injurs[0:5]
# boolean ist의 값이 참(True)인 row들만 가져오기
pd.Series(injurs) # pd.DataFrame(injurs)
tf_injurs = pd.Series(injurs)
df[tf_injurs]
# list comprehension을 사용해서
tf_injurs = [injur>= 3 for injur in df['부상신고자수']]
tf_injurs[:5]
```



### Pandas - select - 조건(slicing) - query

```
# 단순 조건문
df[df['부상신고자수'] >= 2]
df[df['부상신고자수'] >= 2]['발생지시도']
df.loc[df['부상신고자수'] >=2, '발생지시도']
# 복합 조건문
(df['부상신고자수'] >=2) & (df['발생지시도'] == '경기')
df[(df['부상신고자수'] >=2) & (df['발생지시도'] == '경기')]
df[(df['부상신고자수'] >=2) | (df['발생지시도'] == '경기')]
# 복합조건문은 isin 사용, 주로 category 자료형에
df[(df['발생지시도'] == '서울') | (df['발생지시도'] == '경기')]
df['발생지시도'].isin(['서울', '경기'])
df[df['발생지시도'].isin(['서울', '경기'])]
# 값에 특정문자가 포함되어 있는지 조건으로 활용시
df['발생지시도'].str
[i for i in df]'발생지시도'].str][:5]
[i for i in df['발생지시도'].str[0]][:5]
                                          # [i for i in df['발생지시도'].str[1]][:5]
df[df['발생지시도'].str.contains('경')]
```



## Pandas - select - 조건(slicing) - query

```
# query에 의한 선택
df.query('부상자수 > 3')[['발생년', '발생년월일시', '주야', '요일']]

# 비율에 의한 sample
df.sample(frac=0.2)

# 개수에 의한 sample
df.sample(300) # df.sample(n = 300)
```



#### Pandas - 모양 바꾸기 - 값 바꾸기

```
# 국영수 성적 데이터 에 값하나로 모든 row의 값 추가
tf = pd.DataFrame({'학생': np.random.choice(range(1, 11), 10, replace=False),
           '국어': np.random.randint(70, 101,10),
           '영어': np.random.randint(60, 101,10)})
tf['현장학습'] = pd.Series(np.random.choice(['상', '중', '하', 'X'], 10))
tf['추가컬럼'] = 6
tf.set index('학생', inplace=True)
tf
# index가 달라 값이 치환되지 않음
tf['현장학습'] = pd.DataFrame(np.random.choice(['상', '중', '하', 'X'], 10))
tf.reset_index(inplace=True)
tf['현장학습'] = pd.DataFrame(np.random.choice(['상', '중', '하', 'X'], 10))
tf
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

#### Pandas - 모양 바꾸기 - 컬럼 변환 /추가, 특성공학

```
# 숫자와 문자가 같이 있는 데이터는 문자를 제거 후 숫자만 활용 import numpy as np sf = pd.DataFrame({'월': range(1,13), '용돈': [i+ '원' for i in (np.random.randint(100, 300,12).astype(str))]}, columns= ['월', '용돈']) sf sf.용돈.mean() # Error sf.용돈.str.replace('원', '').astype(int).mean()
```



### Pandas - 모양 바꾸기 - 컬럼 변환 /추가, 특성공학

```
# 새로운 변수 생성 '발생년월일시'에서 '시'만 추출
df['발생시간'] = df['발생년월일시'].astype(str).str.slice(8,11)
# 년도, 월, 일, 시간 추출시 pandas 기능 이용
pd.to_datetime(df['발생년월일시']).dt.year
pd.to_datetime(df['발생년월일시']).dt.month # dt.month_name()
pd.to_datetime(df['발생년월일시']).dt.day # dt.day_name()
pd.to_datetime(df['발생년월일시']).dt.hour
df['발생시간'].value counts()
df['발생시간'].value_counts().sort_index()
df['발생시간'].value counts().sort index().plot.bar()
# 시각을 '새벽', '아침', '점심', '저녁', '밤'으로 구분
df['시간대'] = pd.cut(df['발생시간'].astype('int'), [-1, 6, 10, 15, 20, 24], # 구분 개수보다 1개 더
          labels=['새벽', '아침', '점심', '저녁', '밤'])
df['시간대']
df['시간대'].fillna('밤', inplace=True)
df['시간대'].value counts().plot.bar()
```



### Pandas - 모양 바꾸기 - 컬럼 변환 /추가, 특성공학

```
df['부상자수'].value_counts()
df['부상자수'].shift(1)
df['부상자수'].shift(-1)
df['부상자수'].diff()
df['부상자수'].cumsum()
# 컬럼을 삭제하는 방법
df.drop(['시간대'], axis=1).head()
df.loc[:, df.columns.difference(['시간대'])].head()
'시간대' in df.loc[:, df.columns.difference(['시간대'])].columns
del df['시간대']
# 행(record)을 제거하는 방법
df.drop(2, axis=0).head()
df.drop([2,4], axis=0).head()
df.drop(range(0, len(df), 2), axis=0).head() # 짝수행 제거
df.drop(range(1, len(df), 2), axis=0).head() # 홀수행 제거
```



### Pandas - 모양 바꾸기 - melt, pivot

```
# 데이터프레임 모양 바꾸기 - melt, pivot
tf = pd.DataFrame({'A': list('abc'),
           'B': [1,2,3],
           'C': [4,5,6]})
tf
# long type으로 분해하기
pd.melt(tf)
pd.melt(tf, id_vars= ['A'], value_vars=['B'])
tf = pd.melt(tf, id_vars= ['A'], value_vars=['B', 'C'])
tf
# wide type으로 조립하기
tf = tf.pivot(index='A', columns='variable', values ='value')
tf
# 원래대로 변환
tf.reset_index()
```



#### Pandas - 모양 바꾸기 - 삭제

```
df['발생시간'] = df['발생년월일시'].astype(str).str.slice(8,11)
df.drop(['발생시간'], axis=1).head()
'발생시간' in df.columns
df.drop(['발생시간'], axis=1, inplace=True)
'발생시간' in df.columns
# index 적용
df.set_index('발생년월일시', inplace=True)
df = df.set_index('발생년월일시')
df.index
```



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가



- 데이터 합치기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

#### Pandas - 데이터프레임 생성

```
# 실행결과 모두 보기
from IPython.core.interactiveshell import InteractiveShell
InteractiveShell.ast_node_interactivity = 'all'
import pandas as pd
# 가로에 모든 결과 화면 보이기
from IPython.display import display_html
def display side by side(*args):
  """여러 데이터프레임 비교가 쉽게 옆쪽으로 표시한다"""
  html str="
  for df in args:
     html_str += df.to_html()
  display_html(html_str.replace('table','table style="display:inline"'), raw=True)
# 예제 데이터프레임 만들기
def make_df(var, obs):
  data = \{c: [str(c) + str(i) \text{ for } i \text{ in obs}]
       for c in var}
  return pd.DataFrame(data, obs)
```



#### Pandas - 데이터프레임 생성

```
display_side_by_side(
  make_df('ABCD', [0,1,2,3]), make_df('012', ['A','B']), make_df('ACEGIJ', [1,3,5,7,9])
2 A2 B2 C2 D2
                                   C5 E5 G5 I5 J5
3 A3 B3 C3 D3
                              9 A9 C9 E9 G9 I9 J9
df1 = make_df('ABCD', [0,1,2,3])
df2 = make_df('DEFG', [1,2,3,4])
display_side_by_side(df1, df2, pd.concat([df1, df1]))
```



I 빅데이터과 I

#### Pandas - 데이터프레임 합치기 - concat

# 실행결과 모두 보기

display\_side\_by\_side(df1, df1, pd.concat([df1, df1])) # 기본은 상하로 합치기(vertical)

	Α	В	C	D		Α	В	C	D		Α	В	C	D
0	A0	ВО	C0	D0	0	A0	ВО	C0	D0	0	<b>A</b> 0	ВО	C0	D0
1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	C1	D1
2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	C2	D2
3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3
										0	A0	ВО	C0	D0
										1	A1	B1	C1	D1
										2	A2	B2	C2	D2
										3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3

display\_side\_by\_side(df1, df1, pd.concat([df1, df1], axis=1))

# axis=1, 좌우로 합치기(horizontal)





#### Pandas - 데이터프레임 합치기 - concat

```
# 실행결과 모두 보기
display_side_by_side(df1, df2, pd.concat([df1, df2]))
# 기본은 상하로 합치기, 합칠 때 동일한 이름의 컬럼이 없으면 nan
                                      B0
                                                NaN NaN NaN
                          G1
                                      B1
                                 Α1
                                                NaN
                                                    NaN NaN
     B2 C2 D2
               3 D3 E3 F3 G3 2
                                 A2
                                      B2
                                          C2 D2 NaN NaN NaN
               4 D4 E4 F4 G4
                                      В3
                                                    NaN
                                                        NaN
                              1 NaN NaN NaN
                                                      F1
                                                          G1
                                             D1
                              2 NaN NaN NaN D2
                                                      F2
                                                          G2
                                                                                NaN NaN NaN
                                                      F3
                                                         G3
                              3 NaN NaN NaN D3
                                                                                NaN
                                                                                     NaN NaN
                                                      F4
                              4 NaN NaN NaN D4
                                                  F4
                                                          G4
                                                                      B2
                                                                                     NaN NaN
                                                              2
                                                                                NaN
display_side_by_side(df1, df2,
  pd.concat([df1, df2], ignore_index=True)
                                                                                     NaN NaN
                                                                      В3
                                                                             D3
                                                                                NaN
) # index를 새롭게 만들기
                                                                     NaN NaN D1
                                                                                  E1
                                                                                          G1
                                                                    NaN NaN D2
                                                                                  E2
                                                                                      F2
                                                                                          G2
                                                              6 NaN NaN NaN D3
                                                                                  E3
                                                                                      F3
                                                                                          G3
```



7 NaN

NaN NaN D4

E4

#### Pandas - 데이터프레임 합치기 - concat

	Α	В	C		Ε	F	G		Α	В	C	E	F	G
D				D				D						
D0	A0	ВО	C0	D1	E1	F1	G1	D0	A0	В0	C0	NaN	NaN	NaN
D1	A1	B1	C1	D2	E2	F2	G2	D1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
D2	A2	B2	C2	D3	E3	F3	G3	D2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
D3	<b>A</b> 3	В3	C3	D4	E4	F4	G4	D3	<b>A</b> 3	В3	C3	E3	F3	G3
								D4	NaN	NaN	NaN	E4	F4	G4



# Pandas - 데이터프레임 합치기 - append

display\_side\_by\_side(df1, df1, df1.append(df1))

	Α	В	C	D		Α	В	C	D		Α	В	C	D
0	A0	ВО	C0	D0	0	A0	ВО	C0	D0	0	A0	ВО	C0	D0
1	A1	B1	C1	D <b>1</b>	1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	C1	D1
2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	C2	D2
3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3
										0	<b>A</b> 0	ВО	C0	D0
										1	A1	B1	C1	D1
										2	A2	B2	C2	D2
										3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3

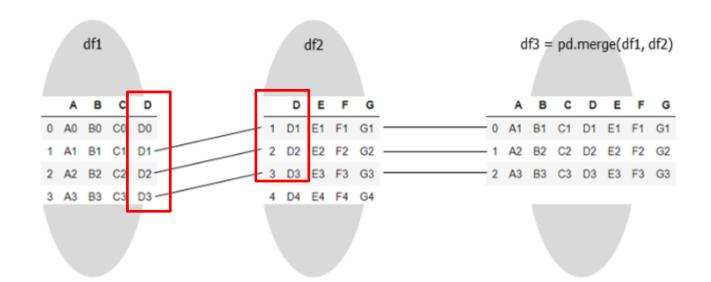


df3 = pd.merge(df1, df2) df1; df2; df3

#### Merge (1:1)

Merge(df1, df2)는 df1을 기준으로 df2를 merge

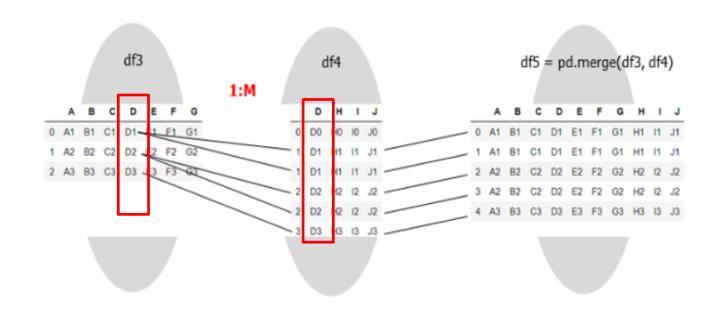
pd.merge(df1, df2, how='left', on =['D'])





```
df4 = make_df('DHIJ', [0,1,1,2,2,3])
df5 = pd.merge(df3, df4)
df3; df4; df5
```

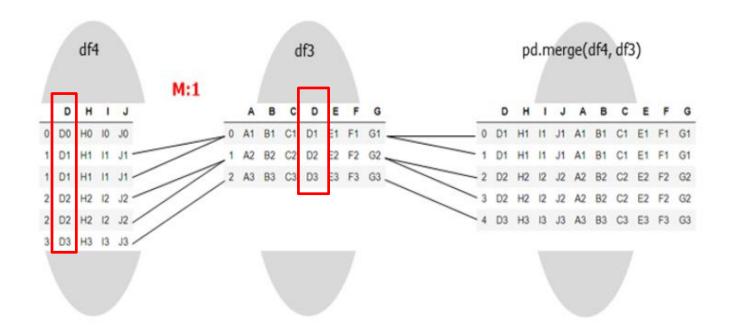
#### Merge (1:M)





df4; df3; pd.merge(df4, df3) df4.merge(df3)

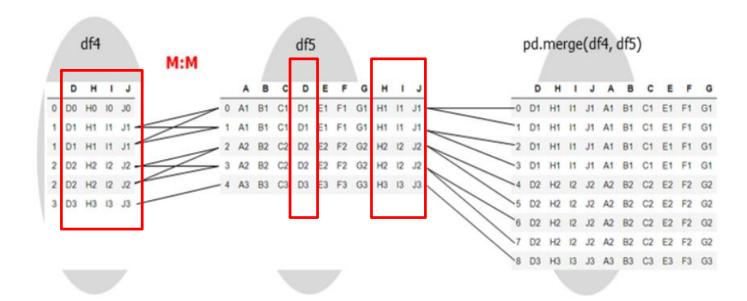
#### Merge (M:1)





df4; df5; pd.merge(df4, df5)

#### Merge (M:M)





df3 = pd.merge(df1, df2)
display\_side\_by\_side(df1, df2, df3)

1:1

동일컬럼 'D'를 기준으로

```
      A
      B
      C
      D
      D
      E
      F
      G
      A
      B
      C
      D
      E
      F
      G

      0
      A0
      B0
      C0
      D0
      1
      D1
      E1
      F1
      G1
      O
      A1
      B1
      C1
      D1
      E1
      F1
      G1

      1
      A1
      B1
      C1
      D1
      E
      F2
      F2
      G2
      1
      A2
      B2
      C2
      D2
      E2
      F2
      G2

      2
      A2
      B2
      C2
      D2
      B3
      D3
      E3
      F3
      G3
      C3
      B3
      C3
      D3
      E3
      F3
      G3

      3
      A3
      B3
      C3
      D3
      A4
      D4
      E4
      F4
      G4
```

df4 = make\_df('DHIJ', [0,1,1,2,2,3])
df5 = pd.merge(df3, df4)
display\_side\_by\_side(df3, df4, df5)

1:M

동일컬럼 'D'를 기준으로

	Α	В	C	D	Е	F	G		D	Н	1	J		Α	В	C	D	Ε	F	G	Н	1	J
0	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	0	D0	Н0	10	J0	0	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	I1	J1
1	A2	В2	C2	D2	E2	F2	G2	1	D1	H1	l1	J1	1	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	I1	J1
2	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	E3	F3	G3	1	D1	H1	l1	J1	2	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2
								2	D2	H2	12	J2	3	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2
								2	D2	H2	12	J2	4	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	E3	F3	G3	НЗ	13	J3
								3	D3	НЗ	13	J3											



# display\_side\_by\_side(df4, df3, pd.merge(df4, df3)) #df4.merge(df3)

	D	Н	I	J		Α	В	C	D	Ε	F	G		D	Н	-1	J	Α	В	C	Ε	F	G
0	D0	Н0	10	J0	0	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	0	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
1	D1	H1	11	J1	1	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	1	D1	H1	I1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
1	D1	H1	I1	J1	2	A3	В3	C3	D3	E3	F3	G3	2	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
2	D2	H2	12	J2									3	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
2	D2	H2	12	J2									4	D3	НЗ	13	J3	A3	В3	C3	E3	F3	G3
3	D3	НЗ	13	J3																			

#### M:1

동일컬럼 'D'를 기준으로

#### display\_side\_by\_side(df4, df5, pd.merge(df4, df5))

	D	Н	I	J		Α	В	C	D	E	F	G	Н	-1	J		D	Н	1	J	Α	В	C	Е	F	G
0	D0	Н0	10	J0	0	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	l1	J1	0	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
1	D1	H1	11	J1	1	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	11	J1	1	D1	H1	I1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
1	D1	H1	11	J1	2	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2	2	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
2	D2	H2	12	J2	3	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2	3	D1	H1	I1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
2	D2	H2	12	J2	4	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	E3	F3	G3	НЗ	13	J3	4	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
3	D3	НЗ	13	J3												5	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																6	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																7	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																8	D3	НЗ	13	J3	<b>A</b> 3	В3	C3	E3	F3	G3

#### M:M

동일컬럼 'D', 'H'를 기준으로



display\_side\_by\_side(df4, df5, pd.merge(df4, df5, how = 'left'))

왼쪽 파일을 기준으로(how='left') merge하기 때문에 왼쪽 파일의 D컬럼의 'D0'원소값을 포함한다

	D	Н	1	J		A	В	С	D	Ε	F	G	Н	1	J		D	Н	1	J	Α	В	С	Ε	F	G
0	D0	Н0	10	J0	0	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	l1	J1	0	D0	H0	10	J0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1	D1	H1	11	J1	1	A1	B1	C1	D1	E1	F1	G1	H1	l1	J1	1	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
1	D1	H1	11	J1	2	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2	2	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
2	D2	H2	12	J2	3	A2	B2	C2	D2	E2	F2	G2	H2	12	J2	3	D1	H1	I1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
2	D2	H2	12	J2	4	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	E3	F3	G3	НЗ	13	J3	4	D1	H1	l1	J1	A1	B1	C1	E1	F1	G1
3	D3	НЗ	13	J3												5	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																6	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																7	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																8	D2	H2	12	J2	A2	B2	C2	E2	F2	G2
																9	D3	Н3	13	J3	<b>A</b> 3	В3	C3	E3	F3	G3



```
df6= df5[['A', 'B', 'D', 'H', 'I']]
display_side_by_side(df4, df6, pd.merge(df4, df6, on =['D', 'H']))
merge할 경우 동일한 컬럼명인 경우 앞에 있는 컬럼에_x, 뒤의 컬럼에_y
```

	D	Н	1	J		Α	В	D	Н	1		D	Н	I_x	J	Α	В	I_y
0	D0	Н0	10	J0	0	A1	B1	D1	H1	I1	0	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
1	D1	H1	l1	J1	1	A1	B1	D1	H1	l1	1	D1	H1	I1	J1	A1	B1	11
1	D1	H1	l1	J1	2	A2	B2	D2	H2	12	2	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
2	D2	H2	12	J2	3	A2	B2	D2	H2	12	3	D1	H1	I1	J1	A1	B1	11
2	D2	H2	12	J2	4	<b>A</b> 3	В3	D3	НЗ	13	4	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
3	D3	НЗ	13	J3							5	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											6	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											7	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											8	D3	НЗ	13	J3	<b>A</b> 3	В3	13



df6= df5[['A', 'B', 'D', 'H', 'I']] display\_side\_by\_side(df4, df6, pd.merge(df4, df6, on =['D', 'H'], suffixes=('\_left', '\_right')))

	D	Н	I	J		Α	В	D	Н	I		D	Н	I_left	J	Α	В	l_right
0	D0	Н0	10	JO	0	A1	B1	D1	H1	l1	0	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
1	D1	H1	I1	J1	1	A1	B1	D1	H1	I1	1	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
1	D1	H1	I1	J1	2	A2	B2	D2	H2	12	2	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
2	D2	H2	12	J2	3	A2	B2	D2	H2	12	3	D1	H1	I1	J1	A1	B1	I1
2	D2	H2	12	J2	4	<b>A</b> 3	В3	D3	НЗ	13	4	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
3	D3	НЗ	13	J3							5	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											6	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											7	D2	H2	12	J2	A2	B2	12
											8	D3	НЗ	13	J3	<b>A</b> 3	В3	13



# 실행결과 모두 보기 display\_side\_by\_side(df1, df6, pd.merge(df1, df6, on=['D']))# 'D'를 기준으로 서로 합치기

	Α	В	C	D		Α	В	D	Н	1		A_x	B_x	C	D	A_y	B_y	Н	-1
0	A0	ВО	C0	D0	0	A1	B1	D1	H1	11	0	A1	B1	C1	D1	A1	B1	H1	11
1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	D1	H1	11	1	A1	B1	C1	D1	A1	B1	H1	l1
2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	D2	H2	12	2	A2	B2	C2	D2	A2	B2	H2	12
3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	A2	B2	D2	H2	12	3	A2	B2	C2	D2	A2	B2	H2	12
					4	<b>A</b> 3	В3	D3	НЗ	13	4	A3	В3	C3	D3	A3	В3	НЗ	13

display\_side\_by\_side(df1, df6, pd.merge(df1, df6, on=['A'])) # 'A'를 기준으로 서로 합치기

	Α	В	C	D		Α	В	D	Н	I		Α	B_x	C	D_x	В_у	D_y	Н	1
0	A0	ВО	C0	D0	0	A1	B1	D1	H1	11	0	A1	B1	C1	D1	B1	D1	H1	11
1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	D1	H1	11	1	A1	B1	C1	D1	B1	D1	H1	11
2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	D2	H2	12	2	A2	B2	C2	D2	B2	D2	H2	12
3	A3	В3	C3	D3	3	A2	B2	D2	H2	12	3	A2	B2	C2	D2	B2	D2	H2	12
					4	<b>A</b> 3	В3	D3	НЗ	13	4	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	В3	D3	НЗ	13



# 실행결과 모두 보기 display\_side\_by\_side(df1, df6, pd.merge(df1, df6, on=['A'], suffixes=('\_left', '\_right')))

	Α	В	C	D		Α	В	D	Н	-1		Α	B_left	C	D_left	B_right	D_right	Н	-1
0	A0	ВО	C0	D0	0	A1	B1	D1	H1	I1	0	A1	B1	C1	D1	B1	D1	H1	l1
1	A1	B1	C1	D1	1	A1	B1	D1	H1	11	1	A1	B1	C1	D1	B1	D1	H1	I1
2	A2	B2	C2	D2	2	A2	B2	D2	H2	12	2	A2	B2	C2	D2	B2	D2	H2	12
3	<b>A</b> 3	В3	C3	D3	3	A2	B2	D2	H2	12	3	A2	B2	C2	D2	B2	D2	H2	12
					4	A3	В3	D3	НЗ	13	4	A3	В3	C3	D3	В3	D3	НЗ	13

df6['J'] = df1['A']; df7 = df6[['H', 'J']]
display\_side\_by\_side(df1, df7, pd.merge(df1, df7, left\_on='A', right\_on='J'))
# 컬럼명이 틀린 경우에도 서로 이름만 다를 경우

	Α	В	C	D		Н	J		Α	В	C	D	Н	J
0	A0	ВО	C0	D0	0	H1	<b>A</b> 0	0	A0	В0	C0	D0	H1	A0
1	A1	B1	C1	D1	1	H1	A1	1	A1	B1	C1	D1	H1	A1
2	A2	B2	C2	D2	2	H2	A2	2	A2	B2	C2	D2	H2	A2
3	А3	В3	C3	D3	3	H2	<b>A</b> 3	3	A3	В3	C3	D3	H2	<b>A</b> 3
					4	НЗ	NaN							



# 제 6 장. Pandas 배우기

- 다양한 데이터 읽고 쓰기
- 기본 및 상세 정보 확인
- group by (aggregation)
- sort
- columns와 index
- 데이터 형태 변환
- 조건과 slicing, selecting, query
- 컬럼 변환 및 추가
- 데이터 합차기(merge)
- 결측치 대체, 이상치 및 중복값 처리

#### Pandas - 결측치 대체

```
df = pd.DataFrame(np.random.randn(5, 3),
                  index=list('acefh'),
                   columns=["one", "two", "three"])
df['four'] = 'bar'
df['five'] = df['one'] > 0
df2 = df.reindex(list('abcdefgh'))
df2
# 무작위로 5개의 nan 발생 기록
for i in range(5):
  (i, j) = np.random.randint(8), np.random.randint(5)
 df2.iloc[i, j] = np.nan
df2
# isnull, notnull --> sum하면 개수를 알 수 있음
df2.isnull().sum()
                                                        # df2.isna().sum()
df2['one'].value_counts(normalize=True)
df2['one'].value_counts(dropna=False)
```



#### Pandas - 결측치 대체

```
# dropna, any는 어느 하나라도 있으면, all은 모두 NaN인 경우 df2.shape df2.dropna(how='any').shape df2.dropna(how='all').shape df2.dropna(subset=['one', 'five'], how='all').shape df2.dropna(subset=['one', 'five'], how='any').shape # 결측치 대체 (missing value imputation), NaN을 다른 값으로 치환 df2.fillna('missing') df2.fillna(0) df2['one'].fillna(df2['one'].mean())
```



#### Pandas - 중복 값 처리

```
# 중복 확인 duplicates
np.random.seed(321)
df = pd.DataFrame({'동전': np.random.choice(['앞', '뒤'], 20),
            '주사위': np.random.choice(range(1,7), 20)})
df
df.shape
# 중복항목들을 확인
df.duplicated()
df[df.duplicated()]
df['동전'].duplicated()
# 중복개수 확인
df.duplicated().sum()
df['동전'].duplicated().sum()
df.duplicated(subset=['동전', '주사위']).sum()
# 중복 값 처리
df.duplicated(keep ='first')
df.duplicated(keep ='last')
```



### Pandas - 중복 값 처리

```
# Boolean 조건식으로 찾기
df[df.duplicated(keep ='first')]

# loc로 찾기
df.loc[df.duplicated(keep ='first'), :]
df.loc[df.duplicated(keep ='last'), :]

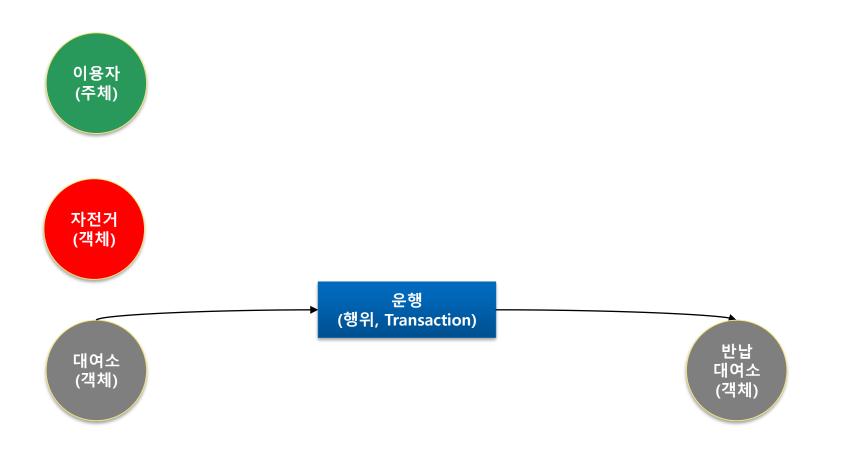
# 중복 중복 데이터 제거
df[~df.duplicated()].shape
df.drop_duplicates(keep='first').shape
df.drop_duplicates(subset=['동전', '주사위'], keep='first').shape
```





# Appendix. 데이터와 프로세스 이해

- Entity의 작동(process)으로 인해 데이터(data)가 발생
- 사람은 생존하는 동안 권리의 행사와 의무의 이행은 신의에 좇아 성실히 하여야 한다.



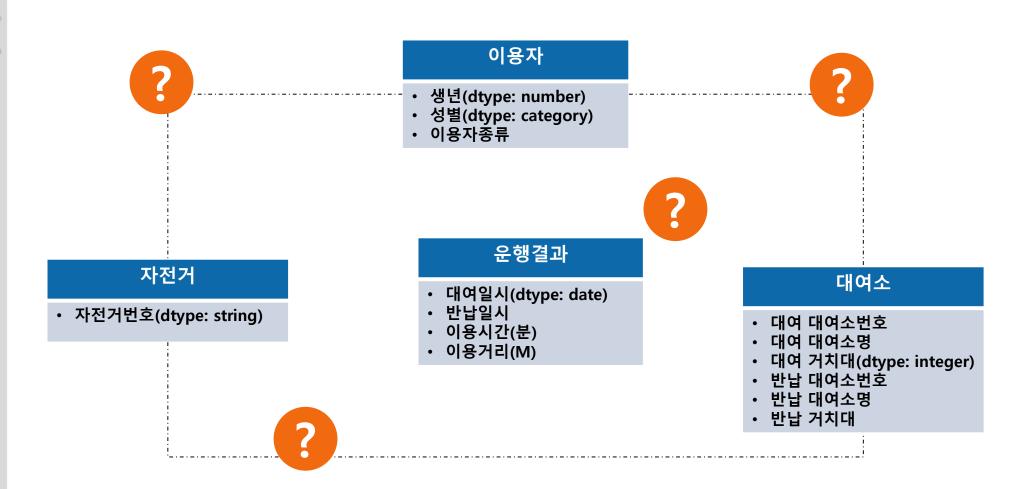


## Appendix. 데이터 생성 이해





# Appendix. 데이터 모델링



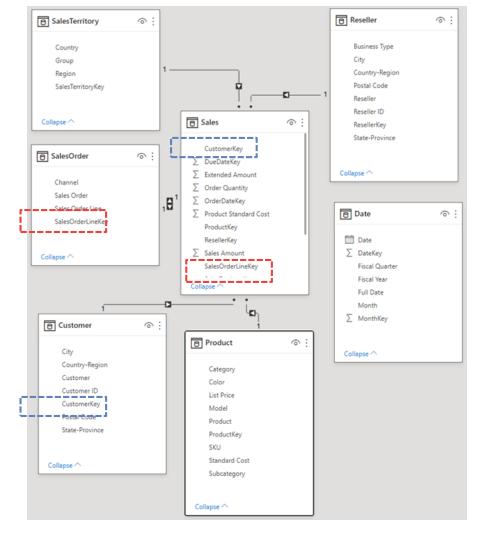


# Appendix. Power BI로-데이터 모델 이해



#### 샘플 데이터를 사용하는 두 가지 방법







87 | 빅데이터과 |