#### **CHAPTER 04**

# **Pandas**

**01** What is a Pandas?

02 데이터 추출

03 그룹별 집계

04 병합과 연결

# 01 What is a Pandas?

#### 1. 판다스의 개념

- 판다스(pandas) : 파이썬의 데이터 분석 라이브러리
  - 데이터 테이블(data table)을 다루는 도구
- 기본적으로 넘파이를 사용
  - 넘파이: 파이썬에서 배열을 다루는 최적의 라이브러리
  - 판다스는 넘파이를 효율적으로 사용하기 위해 인덱싱, 연산, 전처리 등 다양한 함수 제공

- 데이터프레임(DataFrame) : 데이터 테이블 전체 객체
- 시리즈(Series) : 각 열 데이터를 다루는 객체

П	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	DIS	RAD	TAX	PTRATIO	В	LSTAT	weight_0
0	0.00632	18.0	2.31	0	0.538	6.575	65.2	4.0900	1	296.0	15.3	396.9	4.98	1
1	0.02731	0.0	7.07	0	0.469	6.421	48.9	4.9671	2	242.0	17.8	396.9	9.14	1
2	0.02729	0.0	7.07	0	0.469	7.185	61.1	4.9671	2	242.0	17.8	392.83	4.03	1
3	0.03237	0.0	2.18	0	0.458	6.998	45.8	6.0622	3	222.0	18.7	394.63	2.94	1
4	0.06905	0.0	2.18	0	0.458	7.147	54.2	6.0622	3	222.0	18.7	396.9	5.33	1

시리즈(Series)

데이터프레임 중 하나의 열에 해당하는 데이터의 모음 객체 데이터프레임(DataFrame)

데이터 테이블 전체를 포함하는 객체

그림 4-1 데이터프레임 객체와 시리즈 객체

#### [TIP] 시리즈:

리스트, 튜플, 넘파이 배열의 1차원 자료구조로, 데이터프레임의 한행이나 열을 의미한다.

#### 2. 시리즈 객체

- 시리즈 객체 : 피쳐 벡터(feature vector)와 같은 개념
  - 일반적으로 하나의 피쳐 데이터를 포함하는 형태
  - 생성된 데이터프레임(DataFrame) 안에 포함될 수 있음
  - list, dict, ndarray 등 다양한 데이터 타입이 시리즈 객체 형태로 변환 되기도 함

```
a 1
b 2 데이터(data)
c 3
d 4
e 5
dtype: int64 데이터 타입(data type)
```

그림 4-2 시리즈 객체 예시

- 시리즈 객체를 생성하면 세 가지 요소(property) 생성
  - 데이터(data): 기존 다른 객체처럼 값을 저장하는 요소
  - 인덱스(index): 항상 0부터 시작하고, 숫자로만 할당하는 값
    - 시리즈 객체에서는 숫자, 문자열, 0 외의 값으로 시작하는 숫자,
       순서가 일정하지 않은 숫자를 입력할 수도 있음
    - 시리즈 객체에서는 인덱스 값의 중복을 허용
  - 데이터 타입(data type) : 넘파이의 데이터 타입과 일치
    - 판다스는 넘파이의 래퍼(wrapper\*) 라이브러리
    - 넘파이의 모든 기능 지원하고 데이터 타입도 그대로 적용

<sup>\*</sup>wrapper function: 데이터 원소별로 연산을 수행하는 함수로, 특정 연산을 고속으로 수행

```
In [1]:
         import pandas as pd # pandas 모듈 호출
         import numpy as np # numpy 모듈 호출
         from pandas import Series, DataFrame
         list_data = [1,2,3,4,5]
         list_name = ["a","b","c","d","e"]
         example_obj = Series(data = list_data, index=list_name)
         example_obj
Out [1]:
         a
         dtype: int64
 In [2]:
         example_obj.index
         Index(['a', 'b', 'c', 'd', 'e'], dtype='object')
Out [2]:
```

- index 값에 In [1]에서 입력한 list\_name 객체의 값이 있음

```
In [3]: example_obj.values
Out [3]: array([1, 2, 3, 4, 5], dtype=int64)
In [4]: type(example_obj.values)
Out [4]: numpy.ndarray
```

- 데이터 값을 보기 위해서는 values를 사용
- 실제 생성된 values는 넘파이 배열(numpy.ndarray) 타입

```
In [5]: example_obj.dtype
Out [5]: dtype('int64')
```

- dtype은 데이터의 타입을 나타냄
- 넘파이의 데이터 타입과 동일

- 시리즈 객체는 객체의 이름을 변경할 수 있음
  - 열의 이름을 지정해주는 방식
  - 인덱스 이름도 추가로 지정 가능

```
In [6]: example_obj.name = "number"
    example_obj.index.name = "id"
    example_obj

Out [6]: id
    a    1
    b    2
    c    3
    d    4
    e    5
    Name: number, dtype: int64
```

- 시리즈 객체 생성하기
  - 데이터프레임 객체를 먼저 생성하고 각 열에서 시리즈 객체를 뽑는 것이 일반적인 방법
  - 다양한 시퀀스형 데이터 타입으로 저장 가능

```
In [7]: dict_data = {"a":1, "b":2, "c":3, "d":4, "e":5}
    example_obj = Series(dict_data, dtype=np.float32,
    name="example_data")
    example_obj
Out [7]: a 1.0
    b 2.0
    c 3.0
    d 4.0
    e 5.0
    Name: example_data, dtype: float32
```

- 판다스의 모든 객체는 인덱스 값을 기준으로 생성
  - 기존 데이터에 인덱스 값을 추가하면 NaN 값이 출력됨

```
In [8]:
         dict_data_1 = {"a":1, "b":2, "c":3, "d":4, "e":5}
         indexes = ["a","b","c","d","e","f","g","h"]
         series_obj_1 = Series(dict_data_1, index=indexes)
         series_obj_1
Out [8]:
             1.0
         a
         b 2.0
           3.0
         d 4.0
           5.0
             NaN
             NaN
             NaN
         dtype: float64
```

#### 3. 데이터프레임 객체

- 데이터 테이블 전체를 지칭하는 객체
- 넘파이 배열의 특성을 그대로 가짐
- 인덱싱 : 열과 행 각각 사용하여 하나의 데이터에 접근

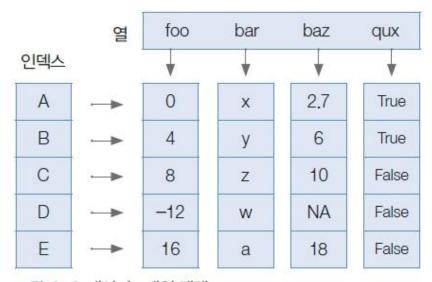


그림 4-4 데이터프레임 객체

#### 3.1 데이터프레임의 생성

- 'read\_확장자' 함수로 데이터 바로 로딩
  - .csv나 .xlsx 등 스프레드시트형 확장자 파일에서 데이터 로딩

```
In [9]: data_url = 'https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/housing/housing.data'
# 데이터 URL을 변수 data_url에 넣기
df_data = pd.read_csv(data_url, sep='\s+', header = None) # csv 데이터 로드

df = pd.DataFrame(df_data)
df
```

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
0	0.00632	18.0	2.31	0	0.538	6.575	65.2	4.0900	1	296.0	15.3	396.90	4.98	24.0
1	0.02731	0.0	7.07	0	0.469	6.421	78.9	4.9671	2	242.0	17.8	396.90	9.14	21.6
2	0.02729	0.0	7.07	0	0.469	7.185	61.1	4.9671	2	242.0	17.8	392.83	4.03	34.7
3	0.03237	0.0	2.18	0	0.458	6.998	45.8	6.0622	3	222.0	18.7	394.63	2.94	33.4
4	0.06905	0.0	2.18	0	0.458	7.147	54.2	6.0622	3	222.0	18.7	396.90	5.33	36.2
	•••		***	•••				***	***	***				
501	0.06263	0.0	11.93	0	0.573	6.593	69.1	2.4786	1	273.0	21.0	391.99	9.67	22.4
502	0.04527	0.0	11.93	0	0.573	6.120	76.7	2.2875	1	273.0	21.0	396.90	9.08	20.6
503	0.06076	0.0	11.93	0	0.573	6.976	91.0	2.1675	1	273.0	21.0	396.90	5.64	23.9
504	0.10959	0.0	11.93	0	0.573	6.794	89.3	2.3889	1	273.0	21.0	393.45	6.48	22.0
505	0.04741	0.0	11.93	0	0.573	6.030	80.8	2.5050	1	273.0	21.0	396.90	7.88	11.9

- 데이터프레임을 직접 생성
  - 딕셔너리 타입 데이터에서 키(key)는 열 이름, 값(value)은 시퀀스형 데이터 타입을 넣어 각 열의 데이터로 만듦

```
In [10]: | from pandas import Series, DataFrame
         raw_data = {'first_name': ['Jason', 'Molly', 'Tina',
          'Jake', 'Amy'],
          'last_name': ['Miller', 'Jacobson', 'Ali', 'Milner',
          'Cooze'l.
          'age': [42, 52, 36, 24, 73],
         'city': ['San Francisco', 'Baltimore', 'Miami',
         'Douglas', 'Boston']}
         df = pd.DataFrame(raw_data, columns = ['first_name',
         'last_name', 'age', 'city'])
         df
```

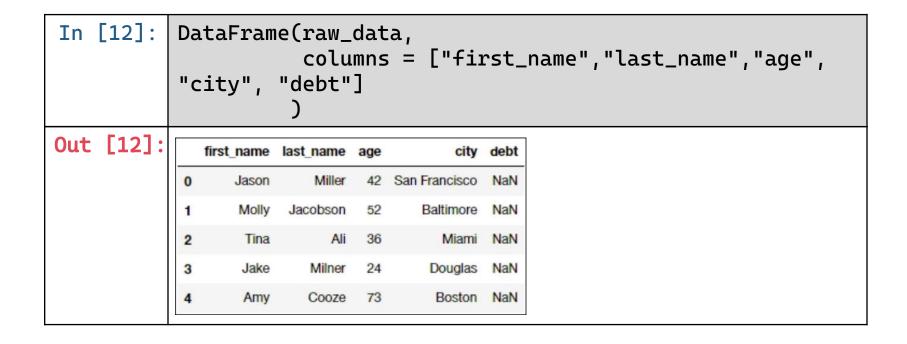
[10]:	į	first_name	last_name	age	city
-	0	Jason	Miller	42	San Francisco
91	1	Molly	Jacobson	52	Baltimore
3	2	Tina	Ali	36	Miami
	3	Jake	Milner	24	Douglas
	4	Amy	Cooze	73	Boston

#### 3.2 데이터프레임의 열 다루기

■ 데이터 생성시, 열 이름을 한정하면 해당 열만 추출

In [11]:	Da	taF	rame(raw_c	data, columns = ["age", "city"])
Out [11]:		age	city	
	0	42	San Francisco	
	1	52	Baltimore	
	2	36	Miami	
	3	24	Douglas	
	4	73	Boston	

 데이터가 존재하지 않는 열을 추가하면 해당 열에는 NaN 값 들 추가



#### 1. 데이터 로딩

■ excel-comp-data.xlsx 데이터로 실습 진행

account name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
211829 Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
320563 Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah	NorthCarolina	38365	95000	45000	35000
648336 Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	lowa	76517	91000	120000	35000
109996 D'Amore, Gleichner and Bode	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh	Maine	46021	45000	120000	10000
121213 Bauch-Goldner	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000
132971 Williamson, Schumm and Hettinger	89403 Casimer Spring	Jeremieburgh	Arkansas	62785	150000	120000	35000
145068 Casper LLC	340 Consuela Bridge Apt. 400	Lake Gabriellaton	Mississipi	18008	62000	120000	70000
205217 Kovacek-Johnston	91971 Cronin Vista Suite 601	Deronville	Rhodelsland	53461	145000	95000	35000
209744 Champlin-Morar	26739 Grant Lock	Lake Juliannton	Pennsylvania	64415	70000	95000	35000
212303 Gerhold-Maggio	366 Maggio Grove Apt. 998	North Ras	Idaho	46308	70000	120000	35000
214098 Goodwin, Homenick and Jerde	649 Cierra Forks Apt. 078	Rosaberg	Tenessee	47743	45000	120000	55000
231907 Hahn-Moore	18115 Olivine Throughway	Norbertomouth	NorthDakota	31415	150000	10000	162000
242368 Frami, Anderson and Donnelly	182 Bertie Road	East Davian	lowa	72686	162000	120000	35000
268755 Walsh-Haley	2624 Beatty Parkways	Goodwinmouth	Rhodelsland	31919	55000	120000	35000

그림 4-5 excel-comp-data,xlsx

#### 1. 데이터 로딩

- xlsx 형태 데이터를 호출
  - openpyxl 모듈을 설치

#### Colab에서는 생략해도 무방

```
In [1]: !conda install --y openpyxl
```

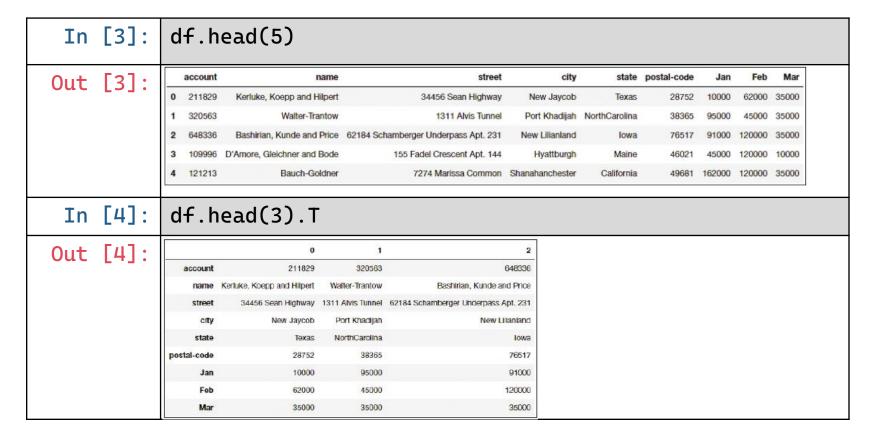
#### [TIP] 콘솔 명령어는 앞에 '!'를 붙여 실행시킨다.

- read\_excel 함수로 엑셀 데이터 호출
  - 파일이 C 드라이브 [source]-[ch04] 폴더에 있다고 가정

```
In [2]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출 import numpy as np # numpy 모듈 호출 df = pd.read_excel("c:/source/ch04/excel-compdata.xlsx")
```

#### 2. 열 이름을 사용한 데이터 추출

■ head와 tail 함수 : 처음 n개 행이나 마지막 n개 행 호출



- 열 이름을 리스트 형태로 넣어 호출
  - 가장 일반적인 호출 방법
  - 문자형 열 이름을 하나만 넣으면 값이 시리즈 객체로 반환됨
  - 열이름을 여러 개 넣으면 데이터프레임 객체로 반환됨

In [5]:	df[["a	ccount", "street",	"state"]	].head(3)
Out [5]:	account	street	state	
	0 211829	34456 Sean Highway	Texas	
	1 320563	1311 Alvis Tunnel	NorthCarolina	
	<b>2</b> 648336	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	Iowa	

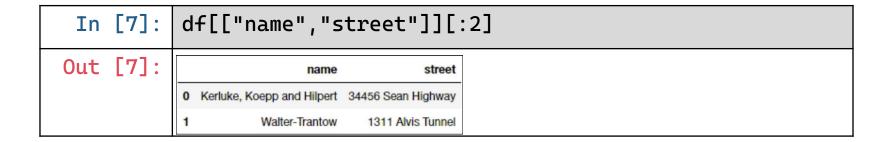
#### 3. 행 번호를 사용한 데이터 추출

- 인덱스 번호로 호출
  - 기존의 리스트나 넘파이 배열(ndarray) 인덱싱과 동일

In	[6]:	df[:	3]							
Out	[6]:	account	name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
out	[0].	0 211829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
		1 320563	Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah	NorthCarolina	38365	95000	45000	35000
		<b>2</b> 648336	Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	Iowa	76517	91000	120000	35000

#### 4. 행과 열을 모두 사용한 데이터 추출

- 위의 두 가지 방법(열 이름과 행 번호) 함께 사용
- 데이터의 일정 부분을 사각형 형태로 잘라냄

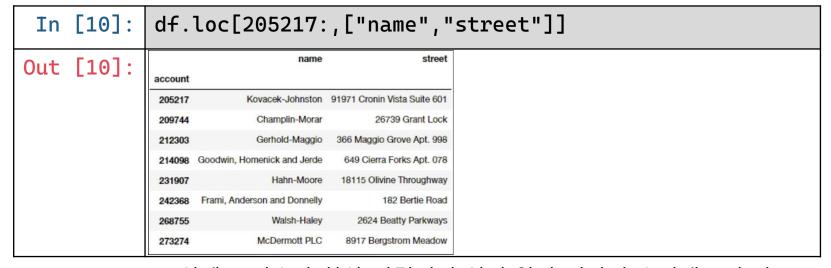


- loc 함수 : 인덱스 이름과 열 이름으로 데이터 추출
  - 인덱스를 0부터 시작하는 숫자 아닌 다른 값으로 변경 가능

In [8]:	del	index = df df["accou head()	["account"] ınt"]						
Out [8]:	account	name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
	211829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
	320563	Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah	NorthCarolina	38365	95000	45000	35000
	648336	Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	Iowa	76517	91000	120000	35000
	109996	D'Amore, Gleichner and Bode	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh	Maine	46021	45000	120000	10000
	121213	Bauch-Goldner	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000

In	[9]:	df.	loc[[21182	9,320563	],["name","street"]]
Out	[9]:	account	name	street	
		211829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	
		320563	Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	

- 인덱스 대신 특정 account 번호를 넣어 해당 번호의 값을 나타냄



· 인덱스 번호가 항상 정렬되어 있지 않아 저장된 순서대로 출력

- iloc 함수 : 인덱스 번호로만 데이터 호출
  - 'integer(index) location'의 약자

실습1: State가 California에 속한 회사들의 매출 합계 출력

In [11	]:   df.:	iloc[:10, :3]		
Out [11	]:	name	street	city
	211829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob
	320563	Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah
	648336	Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianiand
	109996	D'Amore, Gleichner and Bode	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh
	121213	Bauch-Goldner	7274 Marissa Common	Shanahanchester
	132971	Williamson, Schumm and Hettinger	89403 Casimer Spring	Jeremieburgh
	145068	Casper LLC	340 Consuela Bridge Apt. 400	Lake Gabriellaton
	205217	Kovacek-Johnston	91971 Cronin Vista Suite 601	Deronville
	209744	Champlin-Morar	26739 Grant Lock	Lake Juliannton
	212303	Gerhold-Maggio	366 Maggio Grove Apt. 998	North Ras

#### 5. loc, iloc 함수를 사용한 데이터 추출

- reset\_index 함수로 새로운 인덱스 할당된 객체 생성
  - 인덱스 이름이나 인덱스 중 편한 방법을 사용

In	[12]:		f_new = df.re f_new	set_in	idex(	)			
Out	[12]:		street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
		0	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
		2	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	lowa	76517	91000	120000	35000
		3	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh	Maine	46021	45000	120000	10000
		4	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000
		5	89403 Casimer Spring	Jeremieburgh	Arkansas	62785	150000	120000	35000
		6	340 Consuela Bridge Apt. 400	Lake Gabriellaton	Mississipi	18008	62000	120000	70000
		7	91971 Cronin Vista Suite 601	Deronville	Rhodelsland	53461	145000	95000	35000
		8	26739 Grant Lock	Lake Juliannton	Pennsylvania	64415	70000	95000	35000
		9	366 Maggio Grove Apt. 998	North Ras	Idaho	46308	70000	120000	35000
		10	649 Cierra Forks Apt. 078	Rosaberg	Tenessee	47743	45000	120000	55000
		11	18115 Olivine Throughway	Norbertomouth	NorthDakota	31415	150000	10000	162000
		12	182 Bertie Road	East Davian	lowa	72686	162000	120000	35000
		13	2624 Beatty Parkways	Goodwinmouth	Rhodelsland	31919	55000	120000	35000
		14	8917 Bergstrom Meadow	Kathryneborough	Delaware	27933	150000	120000	70000

### 6. drop 함수

■ drop 함수 : 특정 열이나 행을 삭제한 객체를 반환

- account가 320563인 행이 삭제됨

In [13]:	df_ne	df_new.drop(1).head()													
Out [13]:	account	name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar						
	0 211829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000						
	<b>2</b> 648336	Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	lowa	76517	91000	120000	35000						
	3 109996	D'Amore, Gleichner and Bode	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh	Maine	46021	45000	120000	10000						
	4 121213	Bauch-Goldner	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000						
	5 132971	Williamson, Schumm and Hettinger	89403 Casimer Spring	Jeremieburgh	Arkansas	62785	150000	120000	35000						

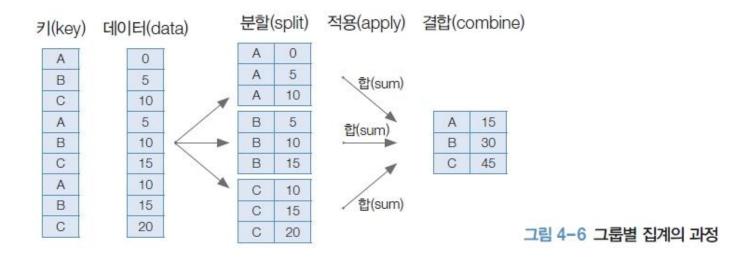
- 실제 값을 drop하려면 변수를 지정하여 대입하거나 INPLACE 사용

In	[14]:	df_	drop = df_ne	w.drop(	(1)					
In	[15]:	df_	new.drop(1,	inplace	e=True	e)				
In	[16]:		new.drop("aco new.drop(["ac e 열 제거	•						
Out	[16]:	8	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar	
ouc		0	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000	
		2 62	184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	Iowa	76517	91000	120000	35000	실습2:
		3	155 Fadel Crescent Apt. 144	Hyattburgh	Maine	46021	45000	120000	10000	인덱스 1,3,5 저
		4	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000	
		5	89403 Casimer Spring	Jeremieburgh	Arkansas	62785	150000	120000	35000	거 AND street,
		6	340 Consuela Bridge Apt. 400	Lake Gabriellaton	Mississipi	18008	62000	120000	70000	postal-code 제 기
		7	91971 Cronin Vista Suite 601	Deronville	Rhodelsland	53461	145000	95000	35000	한 테이블 추출
		8	26739 Grant Lock	Lake Juliannton	Pennsylvania	64415	70000	95000	35000	인 네이크 구글
		9	366 Maggio Grove Apt. 998	North Ras	Idaho	46308	70000	120000	35000	
		10	649 Cierra Forks Apt. 078	Rosaberg	Tenessee	47743	45000	120000	55000	
		11	18115 Olivine Throughway	Norbertomouth	NorthDakota	31415	150000	10000	162000	
		12	182 Bertie Road	East Davian	Iowa	72686	162000	120000	35000	
		13	2624 Beatty Parkways	Goodwinmouth	Rhodelsland	31919	55000	120000	35000	
		14	8917 Bergstrom Meadow	Kathryneborough	Delaware	27933	150000	120000	70000	

#### 1. 그룹별 집계의 개념

- 그룹별 집계(groupby): 데이터로부터 동일한 객체를 가진 데이터만 따로 뽑아 기술통계 데이터를 추출
  - 엑셀의 피봇테이블(pivot table) 기능과 비슷
  - 예) A반 수학 점수의 원본 데이터(raw data)를 가지고 있을 때 해당 데이터에서
    - 같은 성별을 가진 학생들의 평균 점수를 구하거나
    - 50점 이상을 받은 학생의 수를 구함

- groupby 명령어는 분할→적용→결합 과정을 거침
  - 분할(split): 같은 종류의 데이터끼리 나누는 기능
  - 적용(apply): 데이터 블록마다 sum, count, mean 등 연산 적용
  - 결합(combine): 연산 함수가 적용된 각 블록들을 합침



#### 2. 그룹별 집계 사용하기

#### 2.1 그룹별 집계의 기본형

```
In [1]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출
       import numpy as np # numpy 모듈 호출
       ipl_data = {'Team': ['Riders', 'Riders', 'Devils',
       'Devils', 'Kings', 'kings', 'Kings', 'Riders',
       'Royals', 'Royals', 'Riders'],
       'Rank': [1, 2, 2, 3, 3,4 ,1 ,1,2 , 4,1,2],
       'Year': [2014, 2015, 2014, 2015, 2014, 2015, 2016, 2017,
       2016, 2014, 2015, 2017],
       'Points':[876,789,863,673,741,812,756,788,694,701,804,69
       0]}
       df = pd.DataFrame(ipl_data)
       Df
```

Out	[1]:	3	Team	Rank	Year	Points
		0	Riders	1	2014	876
		1	Riders	2	2015	789
		2	Devils	2	2014	863
		3	Devils	3	2015	673
		4	Kings	3	2014	741
		5	kings	4	2015	812
		6	Kings	1	2016	756
		7	Kings	1	2017	788
		8	Riders	2	2016	694
		9	Royals	4	2014	701
		10	Royals	1	2015	804
		11	Riders	2	2017	690

In [2]:	df.groupby("Team")["Points"].sum()
Out [2]:	Team Devils 1536 Kings 2285 Riders 3049 Royals 1505 kings 812 Name: Points, dtype: int64



#### 2.2 멀티 인덱스 그룹별 집계

- 한 개 이상의 열을 기준으로 그룹별 집계를 실행
  - 리스트를 사용하여 여러 개의 열 이름을 기준으로 넣으면 여러 열이 키 값이 되어 결과 출력
  - 계층적 인덱스(hierarchical index) 형태

실습3:

### 03 그룹별 집계

Year별, Rank별 Points 합계 집계 In [3]: multi\_groupby = df.groupby(["Team", "Year"])["Points"].sum() multi\_groupby Out [3]: Team Year Devils 2014 863 2015 679 Kings 2014 741 2016 756 2017 788 Riders 2014 876 2015 789 2016 694 2017 690 2014 Royals 701 2015 804 kings 2015 812 Name: Points, dtype: int64

Basics of machine learning

#### 2.3 멀티 인덱스

 한 개 이상의 열로 그룹별 집계 수행하면 여러 열이 모두 인덱 스로 반환됨

```
In [4]:
         multi_groupby = df.groupby(["Team", "Year"])["Points"].sum()
         multi_groupby.index
Out [4]: | MultiIndex([('Devils', 2014),
                             ('Devils', 2015),
                             ('Kings', 2014),
                             ('Kings', 2016),
                             ('Kings', 2017),
                             ('Riders', 2014),
                             ('Riders', 2015),
                             ('Riders', 2016),
                             ('Riders', 2017),
                             ('Royals', 2014),
                             ('Royals', 2015),
                             ('kings', 2015)],
                             names=['Team', 'Year'])
```

In [5]:	multi_g	roupl	эу["Ι	Devi
Out [5]:	Kings	Year 2014 2015 2014 2016 2017 oints	4 6 4 7 7	88
In [6]:	multi_g	roupl	oy . u	nsta
Out [6]:	Year 2014 Team			2017
	Devils 863.0 Kings 741.0		NaN 756.0	W W W W W W W W
	Riders 876.0			
	Royals 701.0	804.0	NaN	NaN
	kings NaN	812.0	NaN	NaN

```
In [7]:
         multi_groupby.swaplevel().sort_index()
Out [7]:
         Year Team
         2014 Devils
                     863
              Kings
                      741
              Riders 876
              Royals 701
         2015 Devils 673
              Riders
                      789
              Royals 804
              kings
                     812
         2016 Kings 756
              Riders 694
         2017 Kings
                      788
              Riders 690
         Name: Points, dtype: int64
```

- swaplevel 함수로 인덱스 간 레벨을 변경
- sort\_index 함수로 첫 번째 인덱스를 기준으로 데이터 재정렬

In [7]:	<pre>multi_groupby.swaplevel(i=0,j=1).sort_index()</pre>
Out [7]:	Year Team 2014 Devils 863     Kings 741     Riders 876     Royals 701 2015 Devils 673     Riders 789     Royals 804     kings 812 2016 Kings 756     Riders 694 2017 Kings 788     Riders 690 Name: Points, dtype: int64

```
In [8]:
         multi_groupby.sum(level=0)
Out [8]:
         Team
         Devils
                  1536
         Kings
              2285
         Riders 3049
         Royals 1505
         kings
                    812
         Name: Points, dtype: int64
In [9]:
         multi_groupby.sum(level=1)
Out [9]:
         Year
         2014
                3181
         2015
             3078
         2016 1450
         2017
                1478
         Name: Points, dtype: int64
```

- 각 레벨에 별도의 연산함수를 적용할 수 있음

#### 3. 그룹화된 상태

- 그룹화된(grouped) 상태 : 분할→적용→결합 중에서 분할까지만 이루어진 상태
- get\_group 함수 : 해당 키 값을 기준으로 분할된 데이터프레임
   객체를 확인

In	[10]:		-		_	•	y("Team") 'Riders")
Out	[10]:		Team	Rank	Year	Points	
		0	Riders	1	2014	876	
		1	Riders	2	2015	789	
		8	Riders	2	2016	694	
		11	Riders	2	2017	690	

#### 3.1 집계

- 집계(aggregation) : 요약된 통계 정보를 추출
- agg 함수 : min, 넘파이 mean 등 기존 함수 그대로 적용

In	[11]:	grou	ped	.agg(m	in)	
Out	[11]:		Rank \	fear Points		
		Team				
		Devils	2 2	014 673		
		Kings	1 2	014 741		
		Riders	1 2	014 690		
		Royals	1 2	014 701		
		kings	4 2	015 812		
In	[12]:	grou	ıped	.agg(n	p.mean	)
Out	[12]:	Team	Rank	Year	Points	
		Devils	2.500000	2014.500000	768.000000	
		Kings	1.666667	2015.666667	761,666667	
		Riders	1.750000	2015.500000	762.250000	
		Royals	2.500000	2014.500000	752.500000	
		kings	4.000000	2015.000000	812.000000	

#### 3.2 변환

- 변환(transformation) : 해당 정보를 변환
- 키 값별로 요약된 정보가 아닌 개별 데이터 변환 지원
- 적용 시점에서는 그룹화된 상태의 값으로 적용

In [13]:	gro	upe	d.tr	ansfo	rm(max)
Out [13]:		Rank	Year	Points	
	0	2	2017	876	
	1	2	2017	876	
	2	3	2015	863	
	3	3	2015	863	
	4	3	2017	788	
	5	4	2015	812	
	6	3	2017	788	
	7	3	2017	788	
	8	2	2017	876	
	9	4	2015	804	
	10	4	2015	804	
	11	2	2017	876	

#### 3.3 필터

- 필터(filter) : 특정 조건으로 데이터를 검색
  - 주로 filter 함수 사용

In [1	L5]:		_			eam' n(x)
Out [1	L5]:		Team	Rank	Year	Points
		0	Riders	1	2014	876
		1	Riders	2	2015	789
		4	Kings	3	2014	741
		6	Kings	1	2016	756
		7	Kings	1	2017	788
		8	Riders	2	2016	694
		11	Riders	2	2017	690

- x는 분할된 상태에서 각각의 그룹화된 데이터프레임

In [	[16]:	l	.ambo	da	<b>(:</b>	'Tea ].ma
Out [	[16]:	6.5	Team	Rank	Year	Points
		0	Riders	1	2014	876
		1	Riders	2	2015	789
		2	Devils	2	2014	863
		3	Devils	3	2015	673
		5	kings	4	2015	812
		8	Riders	2	2016	694
		9	Royals	4	2014	701
		10	Royals	1	2015	804
		11	Riders	2	2017	690

- lambda 함수는 분할된 데이터프레임 전체를 매개변수로 받음
- Points 열을 추출

# 1. 병합

■ 병합(merge) : 두 개의 데이터를 특정 기준을 가지고 하나로 통합하는 작업

ID	var1	var2	var3	ID	var1	var2	var6
588	2	d	- 1	588	290	Apples	Breakfast
654	1	у	1	654	81	Bananas	Snack
527	1	0	0	527	63	Apples	Snack
955	2	С	0	955	6	Pears	Snack
954	1	t	0	954	146	Pears	Breakfast

ID	var1	var2	var3	var4	var5	var6
588	2	d	1	225	Apples	Breakfast
654	1	у	1	56	Bananas	Snack
527	1	0	0	245	Apples	Snack
955	2	С	0	46	Pears	Snack
954	1	t	0	121	Pears	Breakfast

- SQL에서는 조인(join)이라는 표현을 더 많이 사용
  - 내부 조인(inner join) : 키 값을 기준으로 두 테이블에 모두 존재하는 키 값의 행끼리 병합
  - 완전 조인(full join): 두 개의 테이블에서 각각의 행을 병합 두 테이블에서 동일한 키 값을 가진 행은 통합하고, 두 테이블 중 하나라도 키 값이 존재하지 않는다면 존재하는 쪽의 데이터만 남겨둠



- 왼쪽 조인(left join): 왼쪽 테이블의 값을 기준으로 같은 키 값을 소유하고 있는 행을 병합하고, 오른쪽 테이블에 해당 키 값이 존재하지 않는다면 해당 행은 삭제
- 오른쪽 조인(right join): 오른쪽 테이블의 값을 기준으로 같은 키 값을 소유하고 있는 행을 병합하고, 왼쪽 테이블에 해당 키 값이 존재하지 않는다면 해당 행은 삭제



#### 1.1 내부 조인

- 내부 조인(inner join) : 가장 기본적인 조인
- 집합으로 보면 양쪽의 교집합 데이터를 통합

```
import pandas as pd # pandas 모듈 호출
 In [1]:
          raw data = {
          'subject_id': ['1', '2', '3', '4', '5', '7', '8', '9'
          '10', '11'],
          'test_score': [51, 15, 15, 61, 16, 14, 15, 1, 61, 16]}
          df_left = pd.DataFrame(raw_data, columns =
          ['subject_id', 'test_score'])
          df_left
Out [1]:
             subject id test score
                 7
                11
                      16
```

```
In [2]:
          raw_data = {
                         'subject_id': ['4', '5', '6', '7', '8'],
                         'first_name': ['Billy', 'Brian', 'Bran',
           'Bryce', 'Betty'],
                        'last_name': ['Bonder', 'Black',
           'Balwner', 'Brice', 'Btisan']}
           df_right = pd.DataFrame(raw_data, columns =
           ['subject_id', 'first_name', 'last_name'])
           df_right
Out [2]:
              subject id first name last name
                          Billy
                                 Bonder
                    4
            0
                    5
                                 Black
                          Brian
                    6
                          Bran
                                Balwner
                    7
                         Bryce
                                  Brice
            4
                    8
                          Betty
                                 Btisan
```

- subject\_id를 기준으로 내부 조인을 수행
  - 키 값 subject\_id 열의 값이 두 테이블 모두 존재해야 병합됨

In [3]:	•		(left=dfect_id')	-	right=d	f_right, how="inner",
Out [3]:		subject_id	test_score	first_name	last_name	
	0	4	61	Billy	Bonder	
	1	5	16	Brian	Black	
	2	7	14	Bryce	Brice	
	3	8	15	Betty	Btisan	

- left, right 매개변수에 각 위치에 해당하는 데이터프레임 객체를 입력
- how에 조인 방법 "inner"를 문자열 타입으로 입력
- on에 병합의 기준이 되는 열 이름을 입력

#### [하나 더 알기] left\_on과 right\_on 매개변수

• 왼쪽 테이블과 오른쪽 테이블의 키 값이 다른 경우 left\_on과 right\_on 매개변수를 사용하여 각 테이블 키 값을 입력

#### 1.2 왼쪽 조인, 오른쪽 조인

- 왼쪽 조인 : 왼쪽 테이블을 기준으로 데이터를 병합
  - 오른쪽 테이블에 왼쪽 테이블에 있는 키 값이 존재하지 않는다면 NaN으로 출력
- 오른쪽 조인 : 오른쪽 테이블 기준으로 데이터를 병합

In	[4]:	pd.	me	rge(			
				,			<pre>If_left, df_right, on='subject_id', how='left</pre>
Out	[4]:	subje	ct_id	test_score f	irst_name la	ist_name	
ouc	L-1.	0	1	51	NaN	NaN	
		1	2	<b>1</b> 5	NaN	NaN	
		2	3	<b>1</b> 5	NaN	NaN	
		3	4	61	Billy	Bonder	
		5	5 7	16 14	Brian Bryce	Black	
		6	8	15	Betty	Btisan	
		7	9	1	NaN	NaN	
		8	10	61	NaN	NaN	
		9	11	16	NaN	NaN	
In	[5]:	pd.	me	rge(			<pre>If_left, df_right, on='subject_id', how='right</pre>
		•		rge(	first_name	0	on='subject_id', how='right
	[5]: [5]:	•		test_score	first_name	O last_name	on='subject_id', how='right
		subje	ect_id	test_score		last_name Bonde	on='subject_id', how='right
		subje	ect_id	test_score 61.0 16.0	Billy	last_name Bonde	on='subject_id', how='right
		subje	ect_id 4 5	test_score 61.0 16.0 NaN	Billy	Bonde Black Balwne	on='subject_id', how='right

#### 1.3 완전 조인

- 두 테이블의 합집합을 의미
  - 양쪽에 같은 키 값이 있는 데이터는 합치고 나머지는 NaN

In [6]	pd.	merge	(df_l	eft, d	lf_right	c, on='subject_id', how='outer')
Out [6]	SI	ubject_id t	test_score	first_name	last_name	
	0	1	51.0	NaN	NaN	
	1	2	15.0	NaN	NaN	
	2	3	15.0	NaN	NaN	
	3	4	61.0	Billy	Bonder	
	4	5	16.0	Brian	Black	
	5	7	14.0	Bryce	Brice	
	6	8	15.0	Betty	Btisan	
	7	9	1.0	NaN	NaN	
	8	10	61.0	NaN	NaN	
	9	11	16.0	NaN	NaN	
	10	6	NaN	Bran	Balwner	

#### [하나 더 알기] 인덱스에 의한 병합

- 인덱스 값을 키 값으로 하여 두 테이블을 병합할 수 있음
- 인덱스가 의미 있는 열로 지정되어 있거나,
   두 데이터가 모두 순서대로 들어가 있는 경우에 사용
- right\_index나 left\_index 매개변수

```
In [7]:
          df_left.index = df_left.subject_id
           del df_left["subject_id"]
           df_right.index = df_right.subject_id
           del df_right["subject_id"]
           pd.merge(df_left, df_right, on='subject_id',
           how='inner')
Out [7]:
                   test score first name last name
            subject id
                 4
                       61
                             Billy
                                   Bonder
                 5
                             Brian
                       16
                                   Black
                            Bryce
                                    Brice
                 8
                       15
                             Betty
                                   Btisan
```

#### 2. 연결

- 연결(concatenate) : 두 테이블을 그대로 붙임
- 데이터의 스키마가 동일할 때 그대로 연결
- 주로 세로로 데이터를 연결
  - concat 함수 : 두 개의 서로 다른 테이블을 하나로 합침
  - append 함수 : 기존 테이블 하나에 다른 테이블을 붙임

[TIP] append 함수는 파일을 한 개씩 합치기 때문에 두 개 이상의 데이터 프레임을 합칠 때에는 concat 함수를 쓰는 것이 좋다.

date	ext price	unit price	quantity	sku	name	account number	
2014-03-01 16:07:46	1235.57	65.03	19	S1-30248	Purdy-Kunde	163416	0
2014-03-01 17:18:03	228.63	76.21	3	52-82423	Sanford and Sons	527099	1
2014-03-01 18:53:09	566.24	70.78	8	B1-50809	Sanford and Sons	527099	2
2014-03-01 23:47:17	1002.20	50.11	20	B1-50809	Fritsch, Russel and Anderson	737550	3
2014-03-02 01:46:44	-97.16	97.16	-1	B1-86481	Keeling LLC	688981	4
							•••
2014-03-31 08:43:24	674.88	56.24	12	B1-65551	Fritsch, Russel and Anderson	737550	137
2014-03-31 11:37:34	1943.97	92.57	21	S1-93683	Pollich LLC	642753	138
2014-03-31 21:41:3	671.40	22.38	30	B1-20000	Jerde-Hilpert	412290	139
2014-03-31 22:11:22	2577.84	56.04	46	S2-16558	Kassulke, Ondricka and Metz	307599	140
2014-03-31 23:13:14	529.34	27.86	19	B1-04202	Kuhn-Gusikowski	672390	141

그림 4-10 데이터 테이블

In [11]:	pr	<pre>df = pd.concat(df_list, axis=0) print(len(df)) # 384 df.reset_index(drop=True)</pre>						
Out [11]:	5.5	account number	name	sku	quantity	unit price	ext price	date
	0	383080	Will LLC	B1-20000	7	33.69	235.83	2014-02-01 09:04:59
	1	412290	Jerde-Hilpert	S1-27722	11	21.12	232.32	2014-02-01 11:51:46
	2	412290	Jerde-Hilpert	B1-86481	3	35.99	107.97	2014-02-01 17:24:32
	3	412290	Jerde-Hilpert	B1-20000	23	78.90	1814.70	2014-02-01 19:56:48
	4	672390	Kuhn-Gusikowski	S1-06532	48	55.82	2679.36	2014-02-02 03:45:20
	•••			***				
	379	737550	Fritsch, Russel and Anderson	B1-65551	12	56.24	674.88	2014-03-31 08:43:24
	380	642753	Pollich LLC	S1-93683	21	92.57	1943.97	2014-03-31 11:37:34
	381	412290	Jerde-Hilpert	B1-20000	30	22.38	671.40	2014-03-31 21:41:31
	382	307599	Kassulke, Ondricka and Metz	S2-16558	46	56.04	2577.84	2014-03-31 22:11:22
	383	672390	Kuhn-Gusikowski	B1-04202	19	27.86	529.34	2014-03-31 23:13:14

- axis=0으로 세로로 연결
- reset\_index(drop=True) 함수 사용하여 중복된 인덱스를 제거

## 연습문제 1

#### 다음 판다스 데이터 프레임을 생성하는 코드를 작성하시오

	Korea	Japn
2019	4.6	NaN
2020	5.7	1.5
2021	4.8	1.6

#### 연습문제 2

#### 다음 코드를 완성하여 예시(평균)와 같은 데이터 프레임을 생성하시오

	Team	Points
0	Devils	768.000000
1	Kings	761.666667
2	Riders	762.250000
3	Royals	752.500000
4	kings	812.000000

## 연습문제 3

다음 실행 결과와 같은 결과를 출력하기 위해 빈칸의 코드를 작성하시오.

```
import numpy as np

df1 = pd.DataFrame(np.arange(25).reshape(5,5), columns = list("abcde"))

df2 = pd.DataFrame(np.arange(16).reshape(4,4), columns = list("abcd"))
```

```
        a
        b
        c
        d
        e

        0
        0.0
        2.0
        4.0
        6.0
        0.0

        1
        9.0
        11.0
        13.0
        15.0
        0.0

        2
        18.0
        20.0
        22.0
        24.0
        0.0

        3
        27.0
        29.0
        31.0
        33.0
        0.0

        4
        0.0
        0.0
        0.0
        0.0
        0.0
```