CHAPTER 04

판다스

01 판다스란?

02 데이터 추출

03 그룹별 집계

04 병합과 연결

학습목표

- 판다스의 개념을 살펴보고, 시리즈 객체와 데이터프 레임 객체에 대해 학습한다.
- 다양한 방법으로 데이터를 추출하는 방법에 대해 알 아본다.
- groupby(), pivot_table() 함수를 사용하는 방법에 대해 실습하고, 그룹화된 상태에 대해 이해한다.
- 데이터 테이블을 병합하고 연결하는 방법을 학습한다.

01 판다스란?

1. 판다스의 개념(Panel + Data)

- 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

01 판다스란?

CHAPTER 04 판다스

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

1	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 : 특성 벡터(feature vector)와 같은 개념
 - 일반적으로 하나의 특성 데이터를 포함하는 형태
 - 생성된 데이터프레임(DataFrame) 안에 포함될 수 있음
 - list, dict, ndarray 등 다양한 데이터 타입이 시리즈 객체 형태 로 변환되기도 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

01 판다스란?

CHAPTER 04 판다스

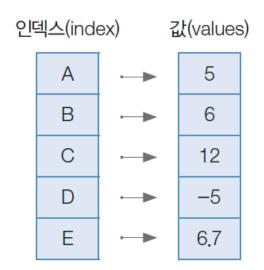


그림 4-3 시리즈 객체와 인덱스

- 시리즈(Series) 객체는 넘파이 배열(ndarray)의 하위 클래스
- 넘파이가 지원하는 어떠한 데이터 타입도 지원
- 인덱스와 반드시 정렬되어 있을 필요는 없음
- 인덱스 값은 중복을 허용

```
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
Out [2]: | Index(['a', 'b', 'c', 'd', 'e'], dtype='object')
```

- index 값에 In [1]에서 입력한 list_name 객체의 값이 있음

01 판다스란?

CHAPTER 04 판다스

```
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 객체 를 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
         c 3.0
         d 4.0
         e 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

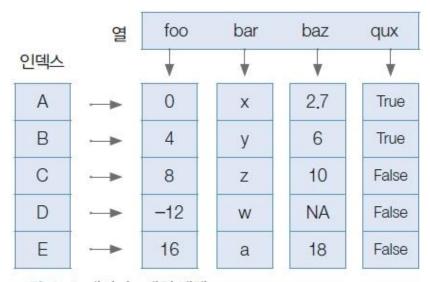


그림 4-4 데이터프레임 객체

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 = pd.read_csv(data_url, sep='\s+', header = None)
# csv 데이터 로드
df
```

01 판다스란?

CHAPTER 04 판다스

	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)에는 데이터를 리스트 형태로 넣어 각 열의 데이터로 만듦

01 판다스란?

CHAPTER 04 판다스

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

1. 데이터 로딩

■ excel-comp-data.xlsx 데이터로 실습 진행

account name	street	city	state	postal-code J	an	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

• read_excel 함수로 엑셀 데이터 호출

```
In [2]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출 import numpy as np # numpy 모듈 호출 df = pd.read_excel("/content/excel-comp-data.xlsx")
```

2. 열 이름을 사용한 데이터 추출

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

Τn	[3]:	df.h	read(5)								
Out	[3]:	account		name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
out	[2].	0 211829	Kerluke, Koepp and H	lilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
		1 320563	Walter-Tra	antow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah	NorthCarolina	38365	95000	45000	35000
		2 648336	Bashirian, Kunde and	Price 62184 Scl	namberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	Iowa	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-Go	oldner	7274 Marissa Common	Shanahanchester	California	49681	162000	120000	35000
	[4]:	df.h	read(3).T	- A2		20					
		df.h		1		2					
	[4]: [4]:	df.h	nead(3).T	- A2)	2 648336					
		account	0	1	Bashirian, Kunde ar	648336					
		account	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert	320563 Walter-Trantow		648336 nd Price					
		account	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert	320563 Walter-Trantow	Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A	648336 nd Price					
		account name street	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway	1 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel	Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A	648336 nd Price Apt. 231					
		account name street city state postal-code	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752	1 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365	Bashirian, Kunde ar 62184 Schamberger Underpass A	648336 and Price Apt. 231 Ilaniand Ilowa 76517					
		account name street city state postal-code Jan	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752 10000	1 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365 95000	Bashirian, Kunde an 62184 Schamberger Underpass A New Li	648336 and Price Apt. 231 alaniand lowa 76517 91000					
		account name street city state postal-code	0 211829 Kerluke, Koepp and Hilpert 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752	1 320563 Walter-Trantow 1311 Alvis Tunnel Port Khadijah NorthCarolina 38365	Bashirian, Kunde an 62184 Schamberger Underpass A New Li	648336 and Price Apt. 231 Ilaniand Ilowa 76517					

- 열 이름을 리스트 형태로 넣어 호출
 - 가장 일반적인 호출 방법
 - 문자형 열 이름을 하나만 넣으면 값이 시리즈 객체로 반환됨
 - 열 이름을 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	
	2	648336	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	lowa	

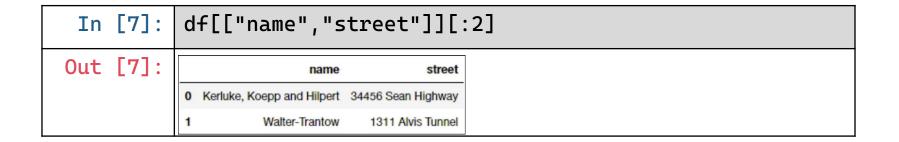
3. 행 번호를 사용한 데이터 추출

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

In	[6]:	df	[:	3]							
Out	[6]:	ac	count	name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
ouc		0 2	11829	Kerluke, Koepp and Hilpert	34456 Sean Highway	New Jaycob	Texas	28752	10000	62000	35000
		1 3	20563	Walter-Trantow	1311 Alvis Tunnel	Port Khadijah	NorthCarolina	38365	95000	45000	35000
		2 6	48336	Bashirian, Kunde and Price	62184 Schamberger Underpass Apt. 231	New Lilianland	lowa	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	ndex = df[df["accoun ead()	"account"] # t"]	df.acc	ount				
Out	[8]:	account	name	street	city	state	postal-code	Jan	Feb	Mar
		account								
		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

CHAPTER 04 판다스

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

In	[10]:	df.	loc[205217:	,["name","	street"]]
Out	[10]:	account	name	street	
		205217	Kovacek-Johnston	91971 Cronin Vista Suite 601	
		209744	Champlin-Morar	26739 Grant Lock	
		212303	Gerhold-Maggio	366 Maggio Grove Apt. 998	
		214098	Goodwin, Homenick and Jerde	649 Cierra Forks Apt. 078	
		231907	Hahn-Moore	18115 Olivine Throughway	
		242368	Frami, Anderson and Donnelly	182 Bertie Road	
		268755	Walsh-Haley	2624 Beatty Parkways	
		273274	McDermott PLC	8917 Bergstrom Meadow	

- 인덱스 번호가 항상 정렬되어 있지 않아 처음 저장된 순서대로 출력

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

In [11]:	df.:	iloc[:10, :3]		
Out [11]:	account	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 Lilianland
	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

02 데이터 추출(11/19)

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_ir	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

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					
	2 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					

CHAPTER 04 판다스

In [14]	: df_drop = df_new.drop(1)	
In [15]	: df_new.drop(1, inplace=True)	
In [16]	df_new.drop("account", axis=1) # account 열 df_new.drop(["account", "name"], axis=1) # ac name 열 제거	
Out [16]:	street city state postal-code Jan Feb Mar	
out [10]	0 34456 Sean Highway New Jaycob Texas 28752 10000 62000 35000	
	2 62184 Schamberger Underpass Apt. 231 New Lilianland Iowa 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 Iowa 72686 162000 120000 35000	
	13 2624 Beatty Parkways Goodwinmouth Rhodelsland 31919 55000 120000 35000	

03 그룹별 집계

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

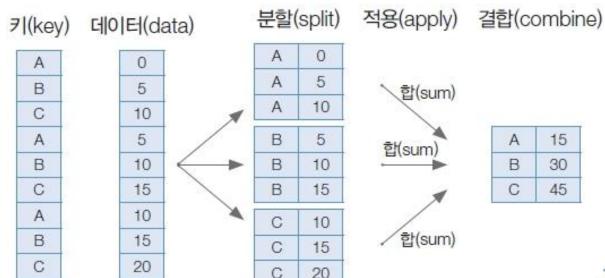


그림 4-6 그룹별 집계의 과정

03 그룹별 집계

2. 그룹별 집계 사용하기

2.1 그룹별 집계의 기본형

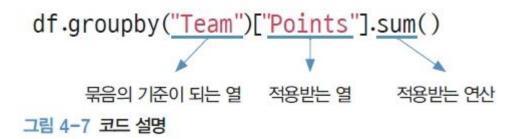
```
In [1]: import pandas as pd # pandas 모듈 호출
       import numpy as np # numpy 모듈 호출
       ipl_data = {'Team': ['Riders', 'Riders', 'Devils',
       'Devils', 'Kings','Kings', 'Kings', 'Kings', 'Riders',
        'Royals', 'Royals', 'Riders'],
       'Rank': [1, 2, 2, 3, 3,4 ,1 ,1,2 , 4,1,2],
       '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
       01}
       df = pd.DataFrame(ipl_data)
       df
```

03 그룹별 집계

CHAPTER 04 판다스

Out	[1]:	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
		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	2]:	df.groupby	y("Team")["Points"].mean()
Out [2	2]:	Devils Kings Riders	768.00 774.25 762.25 752.50
			nts, dtype: float64



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

In [3]:	multi_g multi_g		= df.g	roupby(["Team",	"Year"])["Points"].sum()
Out [3]:	Team	Year			
	Devils	2014	863		
		2015	673		
	Kings	2014	741		
	_	2015	812		
		2016	756		
		2017	788		
	Riders	2014	876		
		2015	789		
		2016	694		
		2017	690		
	Royals	2014	701		
		2015	804		
	Name: P	oints,	dtype:	int64	

2.3 멀티 인덱스

 한 개 이상의 열로 그룹별 집계 수행하면 여러 열이 모 두 인덱스로 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	ру["	Devil
Out [5]:	Kings	Year 2014 2015 2014 2016 2017 oint:	4 6 4 7 7	863 73 741 56 88 type:
In [6]:	multi_g	roupl	oy.u	nstad
Out [6]:	Year 2014 Team	2015	2016	2017
	Devils 863.0	673.0	NaN	NaN
	Kings 741.0	NaN	756.0	788.0
	Riders 876.0	789.0	694.0	690.0
	Royals 701.0	804.0	NaN	NaN
	kings Na	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 [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 데이터 프레임 객체를 확인

In	[10]:		<pre>grouped = df.group(grouped.get_group(</pre>							
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]:	group	ped.	agg(m:	in)	
Out	[11]:	F	ank Ye	ear Points		
		Team				
		Devils	2 20	14 673		
		Kings	1 20	14 741		
		Riders	1 20	14 690		
		Royals	1 20	701		
		kings	4 20	115 812		
In	[12]:	group	ped.	agg(n _l	p.mean)
Out	[12]:	Team	Rank	Year	Points	
		2000000	.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	oupe	d.tr	ansfo
0ut	[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

```
score = lambda x: (x - x.mean()) / x.std()
 In [14]:
               grouped.transform(score)
Out [14]:
                                       Points
                      Rank
                                Year
                                                 def score(x):
                0 -1.500000 -1.161895 1.284327
                                                   res = (x-x.means())/x.std()
                   0.500000 -0.387298 0.302029
                                                   return res
                  -0.707107 -0.707107 0.707107
                   0.707107 0.707107 -0.707107
                   1.154701 -1.091089 -0.860862
                                NaN
                       NaN
                                         NaN
                  -0.577350 0.218218 -0.236043
                  -0.577350 0.872872
                                     1.096905
                   0.500000 0.387298 -0.770596
                   0.707107 -0.707107 -0.707107
                  -0.707107 0.707107
                                    0.707107
                   0.500000 1.161895 -0.815759
```

03 그룹별 집계

3.3 필터

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

In [1	.5]:	<pre>df.groupby('Team' lambda x: len(x)</pre>							
Out [1	.5]:		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]:	1	<pre>df.groupby('Team lambda x: x["Points"].max</pre>						
Out	[16]:		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 특정한 기준을 가지고 하나로 통합하는 작업

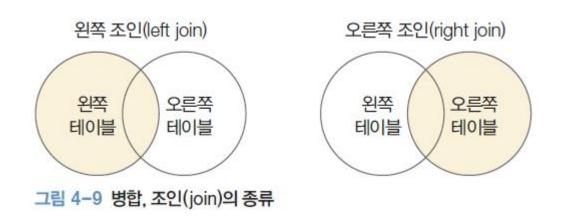
ID	var1	var2	var3	ID	var1	var2	var6
588	2	d	- 1	588	8 290	Apples	Breakfast
654	1	у	1	654	4 81	Bananas	Snack
527	1	0	0	527	7 63	Apples	Snack
955	2	С	0	958	5 6	Pears	Snack
954	1	t	0	954	4 146	Pears	Breakfast

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 존 재하는 키 값의 행끼리 병합
 - 완전 조인(outer 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
           subject id test score
Out [1]:
             1
                   51
         7
              10
              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
                         Brian
                                 Black
           2
                   6
                         Bran
                               Balwner
           3
                   7
                        Bryce
                                 Brice
                         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

```
pd.merge(left=df_left, right=df_right,
    left_on='id', right_on='id_number')
```

1.2 왼쪽 조인, 오른쪽 조인

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

In	[4]:	d	erge(f_lef [†] n='sul			ht, , how='left')
Out	[4]:	subject_i	d test_score f	irst_name la	st_name	
	2 .2 .		1 51	NaN	NaN	
			2 15	NaN	NaN	
		_	3 15	NaN	NaN	
			4 61 5 1 6	Billy Brian	Bonder	
			7 14	Bryce	Brice	
			3 1 5	Betty	Btisan	
			9 1	NaN	NaN	
		8 1	0 61	NaN	NaN	
		9 1	1 16	NaN	NaN	
In	[5]:	pd.m	erge(f_left, df_right, n='subject_id', how='right')
Out	[5]:	subject	id test_score	first_name	last_name	
		0	4 61.0	Billy	Bonder	
		1	5 16.0	Brian	Black	
		2	6 NaN	Bran	Balwner	
		3	7 14.0	Bryce	Brice	
		4	8 15.0	Betty	Btisan	

1.3 완전 조인

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

In [[6]:	pd	.merg	e(df_l	eft, c	lf_right	:, 0	n='sub	ject_id'	, h	now=	'oute	er')
Out [[6]:		subject_id	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')
                  test score first name last name
Out [7]:
           subject id
                 4
                       61
                             Billy
                                  Bonder
                       16
                             Brian
                                   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.

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

그림 4-10 데이터 테이블

In [9]:	!pip installuserupgrade openpyxl								
In [10]:	<pre>df_list = [pd.read_excel(filename, engine="openpyxl") for filename in filenames] for df in df_list: print(type(df), len(df))</pre>								
Out [10]:	<pre><class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 108 <class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 134 <class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> 142</class></class></class></pre>								

In	[11]:	pri	nt(len(ncat(df_list df)) # 384 .ndex(drop=Tr	•	is=0)				
Out	[11]:	а	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