# Data Handling

데이터의 정제와 가공: 전처리

with dplyr

- ▶ 주어진 데이터를 그대로 사용하는 경우보다 분석에 적합하게 데이터를 가공하여 사용하는 것이 유리
- ▶ 데이터 전처리: Data Preprocessing
  - ▶ 데이터의 일부를 추출
  - ▶ 데이터를 종류별로 분류
  - ▶ 여러 데이터를 합치는 작업 등

## 데이터 전처리를 위한 준비

: dplyr 패키지

- ▶ dplyr 패키지
  - ▶ Hardley Wickham 교수가 만든 패키지로 data.frame 객체의 데이터를 쉽게 다룰 수 있도록 도와주는 패키지
  - ▶ 데이터 전처리 작업에 가장 많이 사용되는 패키지
  - ▶ Data Visualizaion을 위한 ggplot2 패키지와 궁합이 잘 맞고 다루기 쉬워 널리 애용하는 패키지
- ▶ dplyr 패키지의 설치와 사용
  - > install.packages("dplyr")
  - > library(dplyr)

# 데이터 전처리를 위한 준비

: dplyr 패키지

▶ dplyr의 주요 함수

함수	기능
filter()	행 추출
select()	열(변수) 추출
arrange()	정렬
mutate()	변수 추가
summarise()	통계치 산출
group_by()	그룹으로 나누기
left_join()	데이터 합치기(열)
bind_rows()	데이터 합치기(행)

#### 데이터 전처리를 위한 준비

: 데이터의 준비

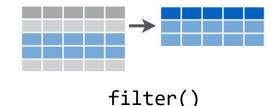
- ▶ 데이터의 준비
  - > scores <- read.csv("class\_scores.csv")</pre>
  - > scores
- ▶ 데이터의 확인: head, tail, str, summary 등으로 데이터를 확인해 봅시다
  - > summary(scores)

```
gender
                                            Math
   Stu ID
                  grade class
Min.
      :10101 Min. :1 A:120
                                F:286
                                       Min. : 25.00
             1st Qu.:1 B:120
1st Qu.:10431
                                M:314
                                        1st Qu.: 45.75
Median :20321
             Median :2 C:120
                                        Median : 64.00
      :20321
                   :2 D:120
Mean
              Mean
                                        Mean
                                            : 63.66
3rd Qu.:30210
             3rd Qu.:3
                         E:120
                                        3rd Qu.: 83.00
      :30540
                                              :100.00
Max.
              Max.
                    :3
                                        Max.
```

. . .

: filter - 조건에 맞는 데이터 추출

#### **Subset Observations** (Rows)



▶ filter 함수의 사용

#### filter({데이터}, {필터링 조건})

- > filter(scores, grade == 1) # scores 데이터프레임에서 grade가 1인 데이터만 추출
- > filter(scores, gender == 'F') # scores 데이터프레임에서 gender가 F인 데이터만 추출
- > head(filter(scores, Writing > 60)) # 타 함수와의 조합
- ▶ 여러 조건을 부여하고자 할 때는 논리 연산자를 이용하여 조합
  - > filter(scores, grade == 1 & class == 'B') # grade가 1이고 class가 B인 학급의 데이터
  - > filter(scores, English >= 80 | Writing >= 80) # 영어 점수가 80점 이상이거나 Writing 점수가 80점 이상인 데이터

: filter - 조건에 맞는 데이터 추출

▶ %in% 연산자를 사용하면 조건 목록을 부여할 수 있음

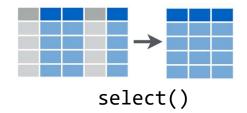
```
> filter(scores, grade == 3 & class %in% c("A", "C", "E"))
```

▶ 정제된 데이터를 새 변수에 저장하기

```
> scores.grade1 <- filter(scores, grade == 1)
> scores.grade2 <- filter(scores, grade == 2)
> scores.grade3 <- filter(scores, grade == 3)</pre>
```

: select - 필요한 변수 추출

#### **Subset Variables** (Columns)



▶ select 함수의 사용

#### select({데이터}, {추출 변수 목록})

- > select(scores, Math) # scores 데이터프레임에서 Math 변수 항목만 추출
- ▶ 여러 변수의 추출
  - > select(scores, Math, English, Writing) # 필요한 변수 항목만 추출
- ▶ 특정 변수의 배재 : -를 이용
  - > select(scores, -Stu\_ID, -gender)
- ▶ :을 이용한 범위 변수 출력(인접 변수 선택)
  - > select(scores, Math:Writing)

: mutate - 파생변수의 추가

#### **Make New Variables**



mutate()

▶ mutate 함수의 사용

mutate({데이터}, 파생변수명 = {공식})

- > mutate(scores, Total = Math + English + Science + Marketing + Writing)
- ▶ 여러 파생변수를 동시에 생성
  - ▶ 파생변수 생성 공식을 ,로 나열
  - > mutate(scores, Total = Math + English + Science + Marketing + Writing,
  - + Avg = (Math + English + Science + Marketing + Writing) / 5)

#### : dplyr 함수의 조합

- ▶ [연습] 다음과 같이 처리해 봅시다
  - ▶ scores 데이터프레임에서 grade == 1, gender == F인 데이터를 추출하고
  - ▶ 합계(Total)와 평균(Avg) 파생변수를 만들고
  - ▶ Math, English, Science, Marketing, Writing 변수를 제외한 나머지 변수만 추출하여
  - ▶ scores.refined 변수에 담아봅시다

: dplyr 함수의 조합

#### ► [Solution 1]

: dplyr 함수의 조합

► [Solution 2]

```
> scores.refined <- select(
+ mutate(
+ filter(scores, gender == 'F' & grade == 1),
+ Total = Math + English + Science + Marketing + Writing,
+ Avg = (Math + English + Science + Marketing + Writing) / 5
+ ), -Math, -English, -Science, -Marketing, -Writing
+ )</pre>
```

- ▶ 뭔가 매우 불편
  - ▶ 생각의 순서와 함수의 작성 방향이 반대
  - ▶ 내포가 많아져 코드가 복잡해짐

: dplyr 함수의 조합: with Chain Operator (%>%)

- ► Chain Operator : %>%
  - ▶ 각 단계별로 중간 결과를 보관하기 위한 임시 변수를 만들 필요가 없고
  - ▶ 앞 단계의 결과를 뒤 함수의 입력 값으로 활용하는 방식으로 논리의 흐름에 따른 코드 작성 가능
  - ▶ 간결하고 가독성 높은 코드를 작성할 수 있음

```
> scores.refined <- scores %>%
+ filter(gender == 'F' & grade == 1) %>%
+ mutate(Total = Math + English + Science + Marketing + Writing) %>%
+ mutate(Avg = Total / 5) %>%
+ select(-Math, -English, -Science, -Marketing, -Writing)
```

: mutate - 파생변수의 추가

- ▶ mutate에 ifelse() 를 적용하면 조건에 따라 다른 값을 갖는 파생변수를 만들 수 있음
  - ▶ 연습) scores.refined 데이터셋에 파생변수 Result를 다음 조건에 맞게 추가해 봅시다

```
▶ 평균(Avg) >= 60 : PASS
     ▶ 평균(Avg) < 60 : FAIL
> scores.result <- scores.refined %>%
   mutate(Result = ifelse(Avg >= 60, "PASS", "FAIL"))
> head(scores.result)
Stu ID grade class gender Total Avg Result
1 10103
                       F 317 63.4
                                    PASS
2 10104
                       F 330 66.0
                Α
                                    PASS
3 10105
                   F 311 62.2
                                    PASS
         1 A F 420 84.0
4 10108
                                    PASS
5 10114
                   F 221 44.2
                                    FAIL
                       F 305 61.0
6 10115
                                    PASS
```

: arrange - 데이터의 정렬

▶ arrange 함수의 사용

#### arrange({데이터}, 정렬기준변수)

- ▶ 오름차순 정렬
  - > arrange(scores.result, Avg)
  - > scores.result %>% arrange(Avg)
- ▶ 내림차순 정렬 : desc() 함수로 정렬기준변수를 감싸줌
  - > arrange(scores.result, desc(Avg))
  - > scores.result %>% arrange(desc(Avg))
- ▶ 정렬 기준이 여러 개일 때: 콤마(,)로 정렬 기준을 나열
  - > arrange(scores, desc(Writing), desc(English))
  - > scores %>% arrange(desc(Writing), desc(English))

: summary - 데이터의 요약

#### Summarise Data



▶ summary 함수의 사용

#### summary({데이터}, 요약함수)

- ▶ 기본 사용법
  - > summarise(scores, mean(Math)) # 수학 점수의 평균 mean(Math)
  - 1 63.66167
  - > summarise(scores, mean.math = mean(Math)) # 요약 내용에 변수명을 부여 mean.math
  - 1 63.66167

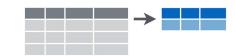
#### : summary - 데이터의 요약

- ▶ 여러 통계량 일괄 산출
  - ▶ 산출할 통계량 변수를 차례로 나열

▶ summarise에 자주 사용하는 요약 통계량 함수

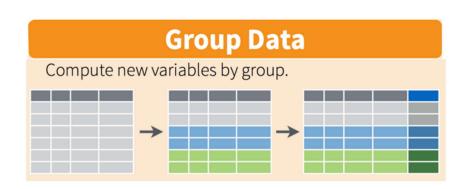
기능
평균
표준편차
합계
중앙값
최솟값
최댓값
빈도





: group\_by - 데이터를 집단별로 구분

단독으로 사용하기보다는 통계량 산출을 위해 데이터를 집단적으로 구분하는 기능 제공



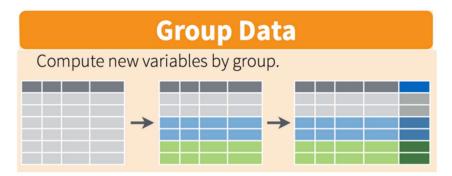
#### > group\_by(scores, grade)

# A tibble: 600 x 9
# Groups: grade [3]

		Stu_ID	grade	class	gender	Math	English	Science	Marketing	Writing
		<int></int>	<int></int>	<fct></fct>	<fct></fct>	<int></int>	<int></int>	<int></int>	<int></int>	<int></int>
	1	10101	1	Α	M	55	84	50	40	59
	2	10102	1	Α	M	29	94	41	87	57
	3	10103	1	Α	F	28	80	68	41	100
	4	10104	1	Α	F	45	74	48	88	75
	5	10105	1	Α	F	28	69	57	91	66
	6	10106	1	Α	M	86	51	68	59	92
	7	10107	1	Α	M	47	52	98	81	79
	8	10108	1	Α	F	80	67	98	85	90
	9	10109	1	Α	M	30	32	74	86	52
1	0	10110	1	Α	M	94	39	90	67	28

# ... with 590 more rows

: group\_by - 데이터를 집단별로 구분



- ▶ 집단별로 나눈 데이터를 대시 소집단으로 구분
  - ▶ scores 데이터 프레임을 grade로 1차 분류, class로 2차 문류하는 예
  - > group\_by(scores, grade, class)
- ▶ 구분된 데이터의 통계량을 확인해 봅시다 (Math, English, Writing의 평균)

```
> summarise(
+ group_by(scores,
+ grade,
+ class),
+ mean.math = mean(Math),
+ mean.english = mean(English),
+ mean.writing = mean(Writing)
+ )
```

: dplyr 조합하기

▶ [예제] 코드를 확인하고 그 의미를 유추해 봅시다

```
scores %>%
  filter(grade == 1) %>%
  group_by(class) %>%
  mutate(Total = Math + English + Science + Marketing + Writing) %>%
  summarise(sum_tot = sum(Total), mean_tot = mean(Total)) %>%
  arrange(desc(mean_tot)) %>%
  head(3)
```

# Data Handling

결측치와 이상치

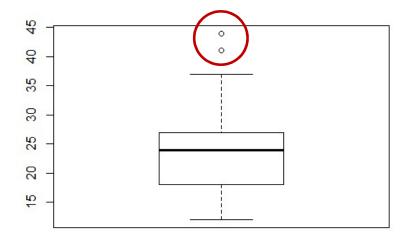
### 결측치와 이상치

- ▶ 결측치(Missing Value) : 누락된 값, 비어 있는 값
- ▶ 이상치(Outlier): 측정된 값은 있으나 정상 범주에서 벗어나 극단적으로 크거나 작은 경우
  - ▶ 이상치가 포함되어 있으면 분석 결과가 왜곡되므로 분석에 앞서 이상치를 제거하는 작업이 필요
- ▶ R에서 결측치는 NA로 표기
  - ▶ 결측치를 판단하려면 is.na() 함수 이용
- ▶ 이상치를 제거하려면 정상 범위에 대한 명확한 규정이 필요
  - ▶ 논리적 판단
  - ▶ 통계적인 기준을 이용 : 상자 그림(Box Plot) 등을 이용

#### 이상치의 제거

▶ ggplot의 데이터 mpg를 이용, 이상치를 제거해 봅시다

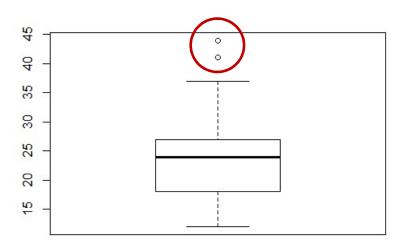
```
> library(ggplot2)
> bp <- boxplot(mpg$hwy)</pre>
> bp$stats
     [,1]
[1,]
       12
[2,]
       18
[3,]
       24
[4,]
       27
[5,]
       37
attr(,"class")
        1
"integer"
```



▶ Box Plot의 stats 값을 보고 이상치를 확인해 봅시다

#### 이상치의 제거

- ▶ 이상치의 범위를 판단하고 해당 데이터의 값을 추출해 봅시다
  - ▶ 이 경우, 정상 범위는 12 ~ 37 사이임을 알 수 있습니다.
  - ▶ stat 정보와 IQR을 이용, 정상 범위가 10.5 ~ 37.5 사이임을 확인



- ▶ 이상치 데이터를 모두 결측 처리
  - > mileage\$hwy <- ifelse(mileage\$hwy < 12 | mileage\$hwy > 37, NA, mileage\$hwy)

#### 결측치의 제거

```
▶ 결측치의 확인, 결측 빈도 측정
```

```
> is.na(mileage)
> table(is.na(mileage$hwy))
FALSE TRUE
    231    3
```

▶ 결측치(NA)가 포함된 데이터는 함수에 적용하면 정상 연산되지 않고 NA를 반환

```
> sum(mileage$hwy)
[1] NA
> mean(mileage$hwy)
[1] NA
```

▶ 결측치를 포함하지 않고 통계 함수를 실행하려면 rm.na 옵션을 TRUE로 부여

```
> sum(mileage$hwy, na.rm = TRUE)
[1] 5356
> mean(mileage$hwy, na.rm = TRUE)
[1] 23.18615
```

### 결측치의 대체

- ▶ 결측치가 많은 데이터의 경우, 결측치를 무작정 제거하면 너무 많은 데이터 손 실로 분석 결과가 왜곡
  - ▶ 평균, 최빈값 등 대표값을 구해 결측치를 하나의 값으로 일괄 대체
- ▶ mileage\$hwy의 데이터 결측치를 중앙값으로 대체해 봅니다

```
> median(mileage$hwy, na.rm = TRUE)
[1] 24
> mileage$hwy <- ifelse(is.na(mileage$hwy), 24, mileage$hwy)
> mean(mileage$hwy)
[1] 23.19658
```