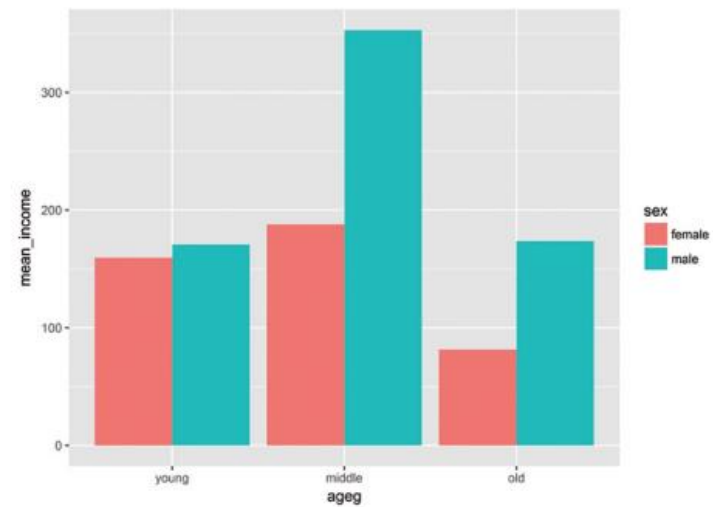
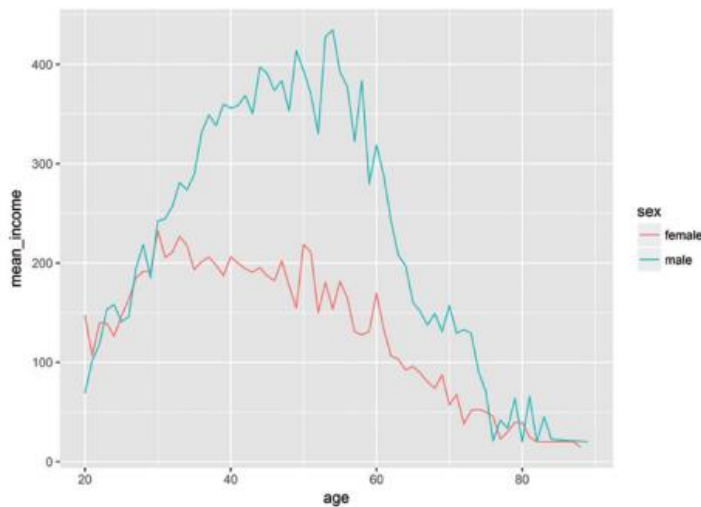


# 09. 데이터 분석 프로젝트

'한국인의 삶을 파악하라!'



## 09-1. '한국복지패널데이터' 분석 준비하기

### 한국복지패널데이터

- 한국보건사회연구원 발간
- 가구의 경제활동을 연구해 정책 지원에 반영할 목적
- 2006~2015년까지 전국에서 7000여 가구를 선정해 매년 추적 조사
- 경제활동, 생활실태, 복지욕구 등 수천 개 변수에 대한 정보로 구성

# 데이터 분석 준비하기

## 패키지 준비하기

```
install.packages("foreign") # foreign 패키지 설치
library(foreign)            # SPSS 파일 로드
library(dplyr)              # 전처리
library(ggplot2)            # 시각화
library(readxl)             # 엑셀 파일 불러오기
```

## 데이터 준비하기

```
# 데이터 불러오기
raw_welfare <- read.spss(file = "Koweps_hpc10_2015_beta1.sav",
                        to.data.frame = T)

# 복사본 만들기
welfare <- raw_welfare
```

## 데이터 검토하기

```
head(welfare)
tail(welfare)
View(welfare)
dim(welfare)
str(welfare)
summary(welfare)
```

- 대규모 데이터는 변수가 많고 변수명이 코드로 되어 있어서 전체 데이터 구조를 한눈에 파악하기 어려움
- 변수명을 쉬운 단어로 바꾼 후 분석에 사용할 변수들 각각 파악해야 함

## 변수명 바꾸기

```
welfare <- rename(welfare,  
  sex = h10_g3,          # 성별  
  birth = h10_g4,        # 태어난 연도  
  marriage = h10_g10,    # 혼인 상태  
  religion = h10_g11,    # 종교  
  income = p1002_8aq1,   # 월급  
  code_job = h10_eco9,    # 직종 코드  
  code_region = h10_reg7) # 지역 코드
```

## 데이터 분석 절차

- 1단계. 변수 검토 및 전처리
- 2단계. 변수 간 관계 분석

### 1단계 변수 검토 및 전처리

전처리

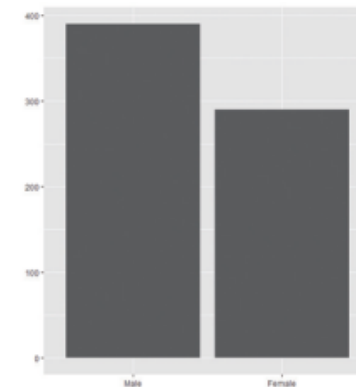
sex	income	sex	income
2	270	2	270
3	210	1	350
1	350	1	430
2	0	2	320
1	430		
2	320		

### 2단계 변수 간 관계 분석

요약표 만들기

sex	income
1	390
2	295

그래프 만들기



## 09-2. 성별에 따른 월급 차이

### - "성별에 따라 월급이 다를까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 성별
- 월급

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 성별 월급 평균표 만들기
- 그래프 만들기

# 성별 변수 검토 및 전처리

## 1. 변수 검토하기

```
class(welfare$sex)

## [1] "numeric"

table(welfare$sex)

##
##      1      2
## 7578 9086
```



## 2. 전처리

*# 이상치 확인*

```
table(welfare$sex)
```

```
##
```

```
##      1      2
```

```
## 7578 9086
```

*# 이상치 결측 처리*

```
welfare$sex <- ifelse(welfare$sex == 9, NA, welfare$sex)
```

*# 결측치 확인*

```
table(is.na(welfare$sex))
```

```
##
```

```
## FALSE
```

```
## 16664
```

*# 성별 항목 이름 부여*

```
welfare$sex <- ifelse(welfare$sex == 1, "male", "female")
```

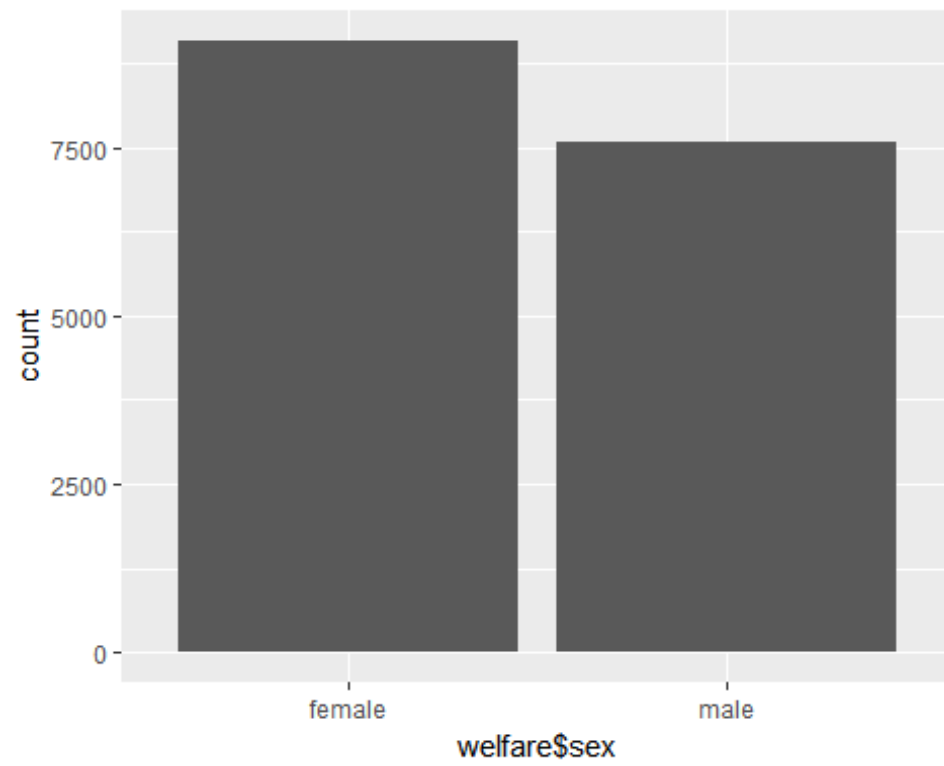
```
table(welfare$sex)
```

```
##
```

```
## female    male
```

```
##   9086    7578
```

```
qplot(welfare$sex)
```



# 월급 변수 검토 및 전처리

## 1. 변수 검토하기

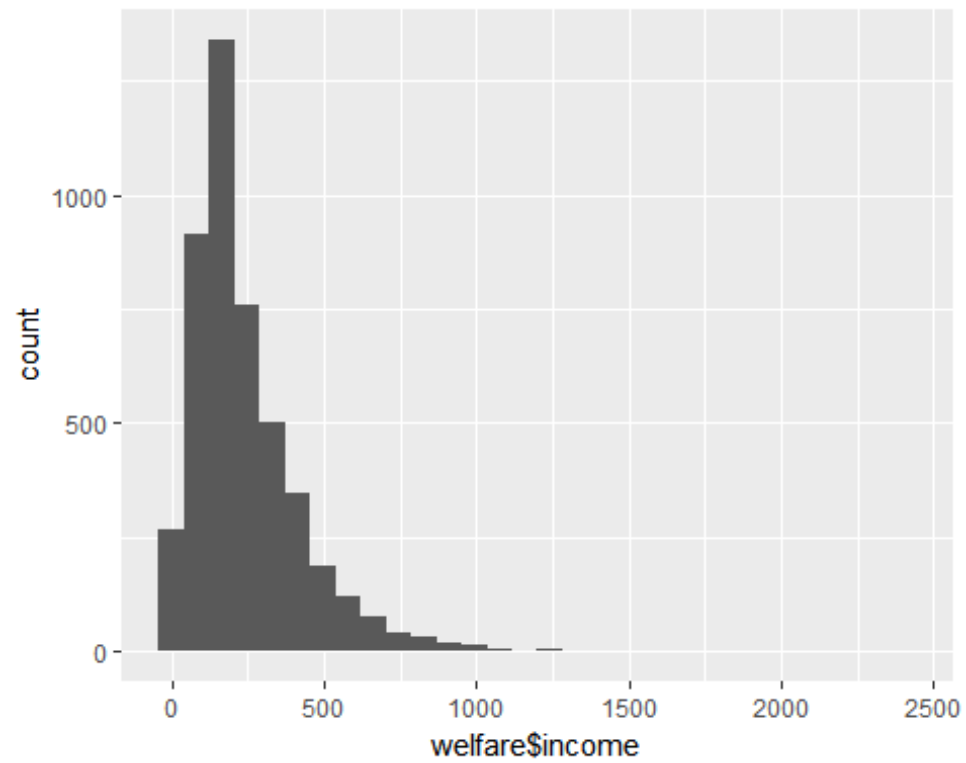
```
class(welfare$income)
```

```
## [1] "numeric"
```

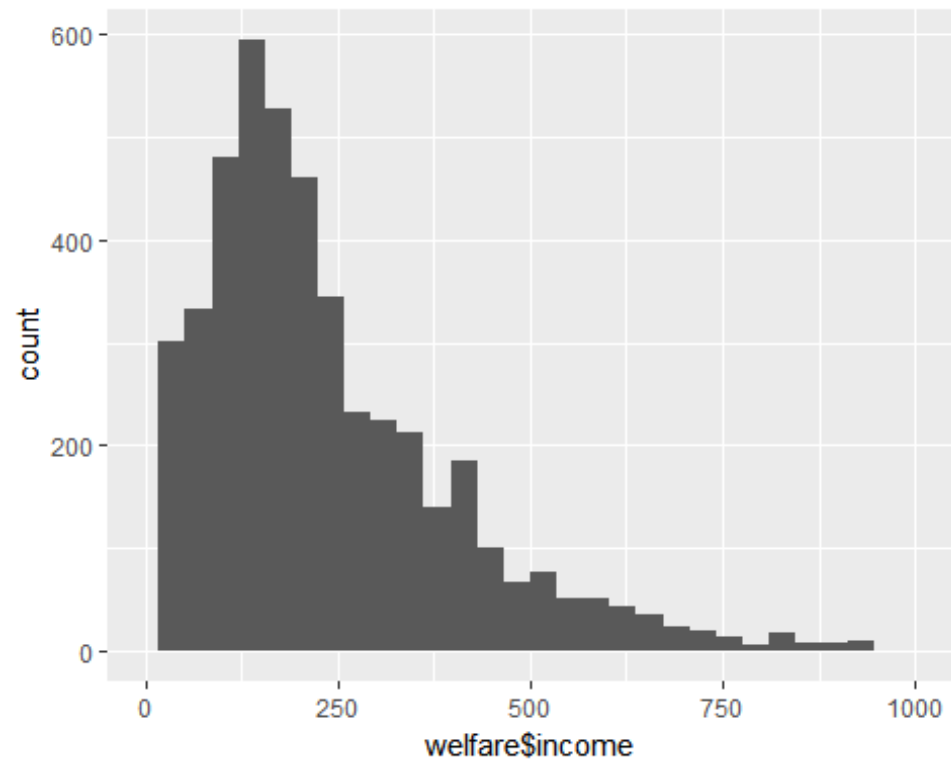
```
summary(welfare$income)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.   NA's  
##      0.0   122.0   192.5   241.6   316.6   2400.0  12030
```

```
qplot(welfare$income)
```



```
qplot(welfare$income) + xlim(0, 1000)
```



## 2. 전처리

*# 이상치 확인*

```
summary(welfare$income)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.   NA's  
##      0.0   122.0   192.5   241.6   316.6   2400.0  12030
```

*# 이상치 결측 처리*

```
welfare$income <- ifelse(welfare$income %in% c(0, 9999), NA, welfare$income)
```

*# 결측치 확인*

```
table(is.na(welfare$income))
```

```
##  
## FALSE  TRUE  
##  4620 12044
```

# 성별에 따른 월급 차이 분석하기

## 1. 성별 월급 평균표 만들기

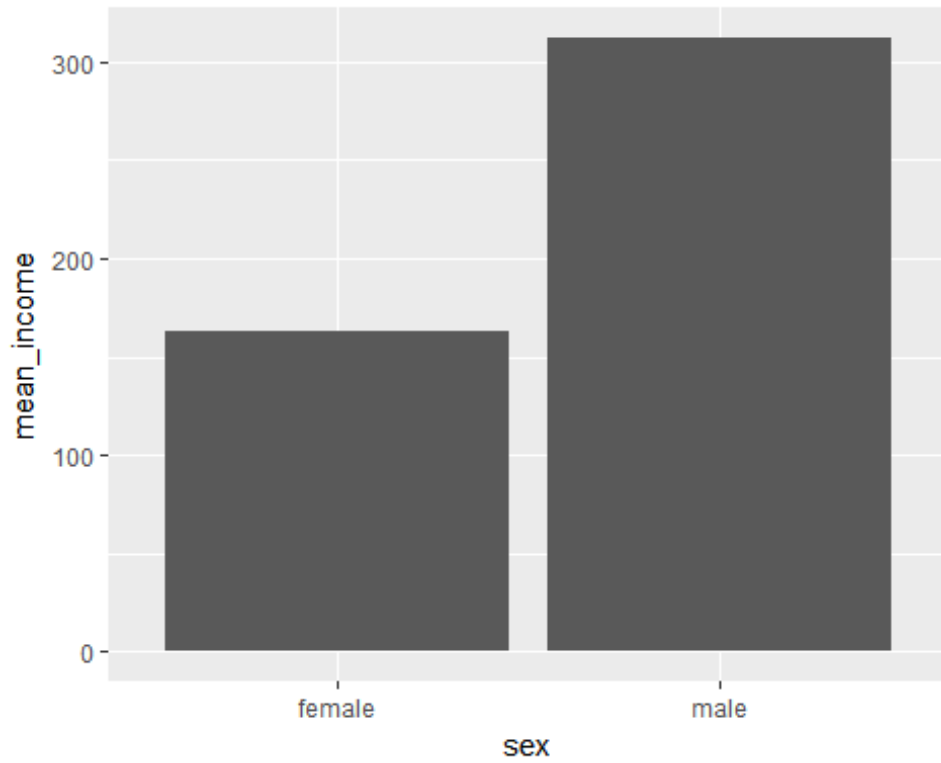
```
sex_income <- welfare %>%  
  filter(!is.na(income)) %>%  
  group_by(sex) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

```
sex_income
```

```
## # A tibble: 2 x 2  
##       sex mean_income  
##   <chr>      <dbl>  
## 1 female    163.2471  
## 2  male     312.2932
```

## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = sex_income, aes(x = sex, y = mean_income)) + geom_col()
```





## 09-3. 나이와 월급의 관계

### - "몇 살 때 월급을 가장 많이 받을까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 나이
- 월급

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 나이에 따른 월급 평균표 만들기
- 그래프 만들기

## 1. 변수 검토하기

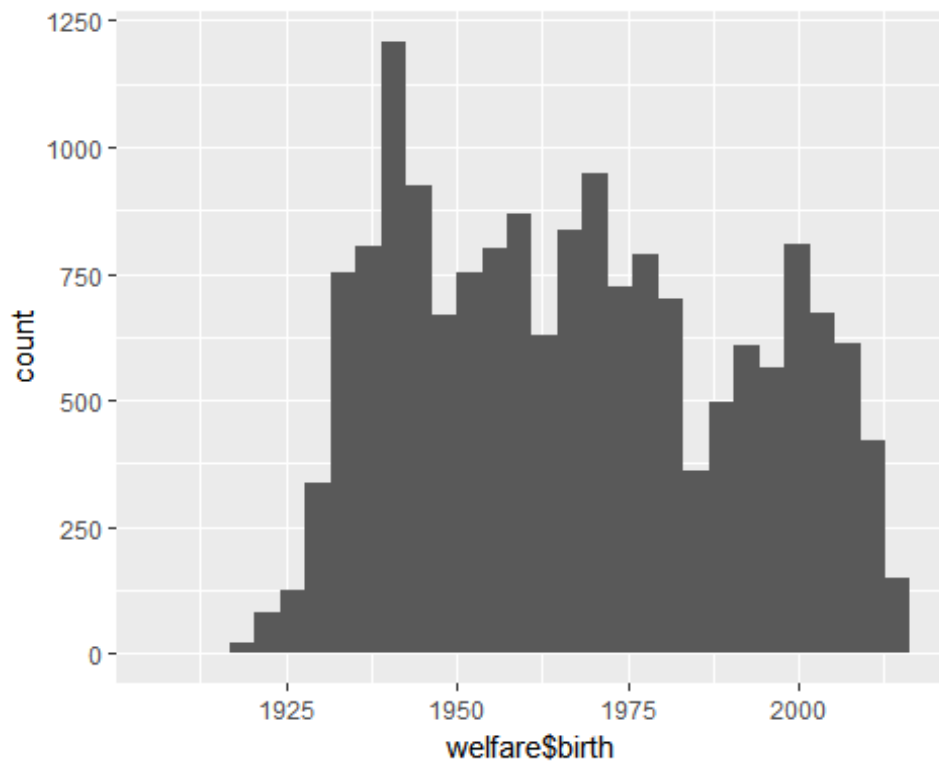
```
class(welfare$birth)
```

```
## [1] "numeric"
```

```
summary(welfare$birth)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
##      1907   1946   1966   1968   1988   2014
```

```
qplot(welfare$birth)
```



## 2. 전처리

*# 이상치 확인*

```
summary(welfare$birth)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
##      1907   1946   1966   1968   1988   2014
```

*# 결측치 확인*

```
table(is.na(welfare$birth))
```

```
##
## FALSE
## 16664
```

*# 이상치 결측 처리*

```
welfare$birth <- ifelse(welfare$birth == 9999, NA, welfare$birth)
```

```
table(is.na(welfare$birth))
```

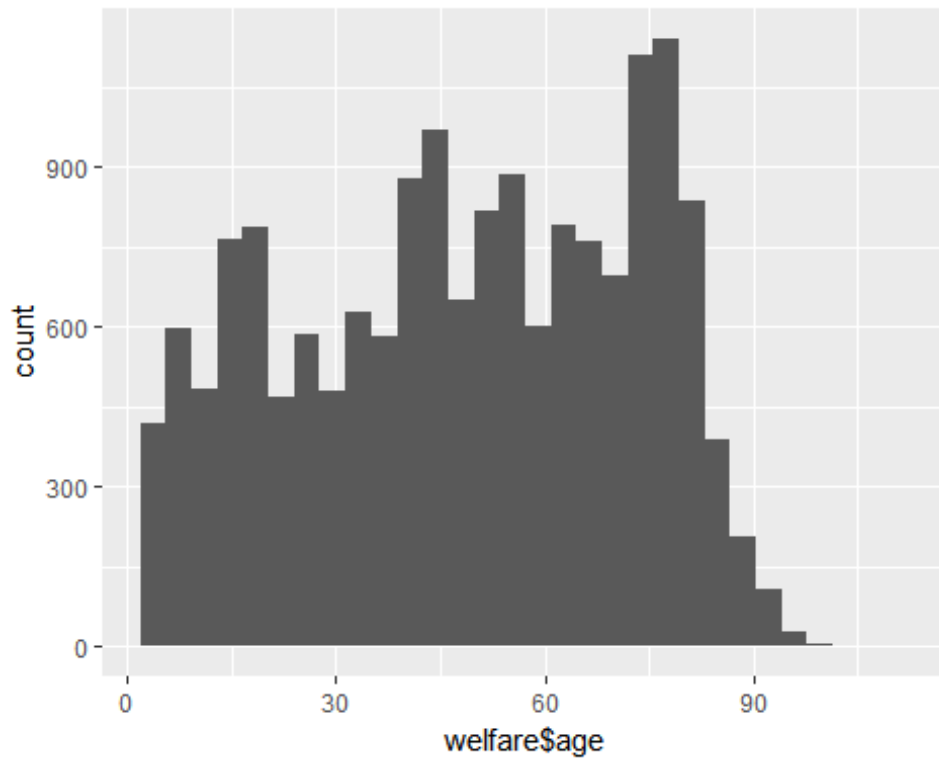
```
##
## FALSE
## 16664
```

### 3. 파생변수 만들기 - 나이

```
welfare$age <- 2015 - welfare$birth + 1  
summary(welfare$age)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.   
##      2.00   28.00   50.00   48.43   70.00   109.00
```

```
qplot(welfare$age)
```



# 나이와 월급의 관계 분석하기

## 1. 나이에 따른 월급 평균표 만들기

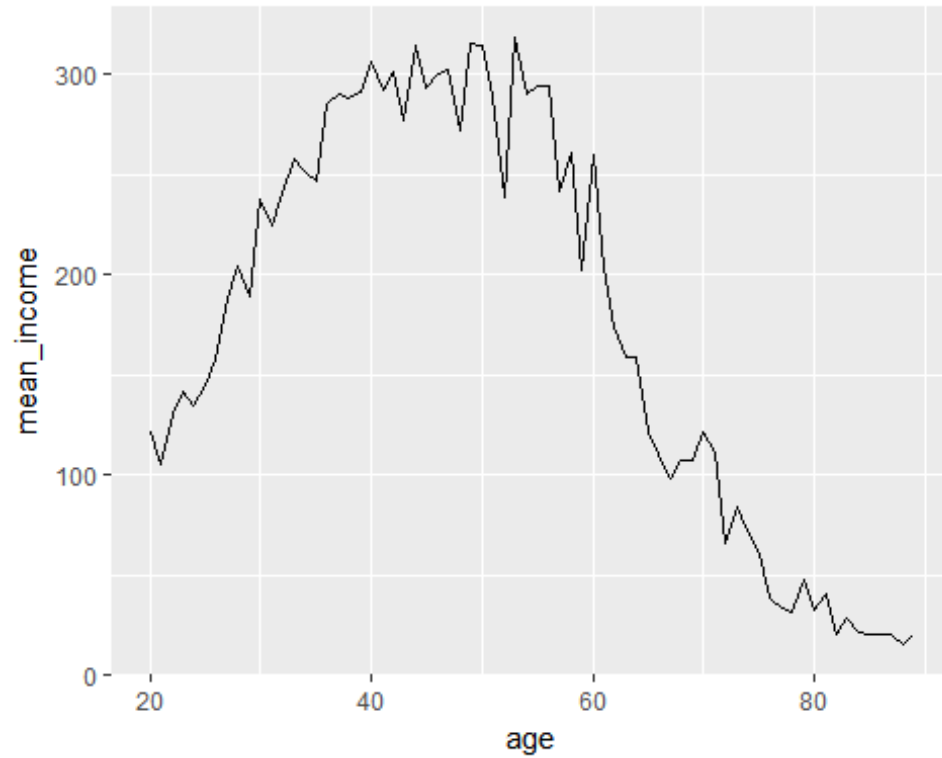
```
age_income <- welfare %>%  
  filter(!is.na(income)) %>%  
  group_by(age) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

```
head(age_income)
```

```
## # A tibble: 6 x 2  
##   age mean_income  
##   <dbl>      <dbl>  
## 1    20    121.3000  
## 2    21    105.5185  
## 3    22    130.0923  
## 4    23    141.7157  
## 5    24    134.0877  
## 6    25    144.6559
```

## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = age_income, aes(x = age, y = mean_income)) + geom_line()
```



## 09-4. 연령대에 따른 월급 차이

### - "어떤 연령대의 월급이 가장 많을까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 연령대
- 월급

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 연령대별 월급 평균표 만들기
- 그래프 만들기

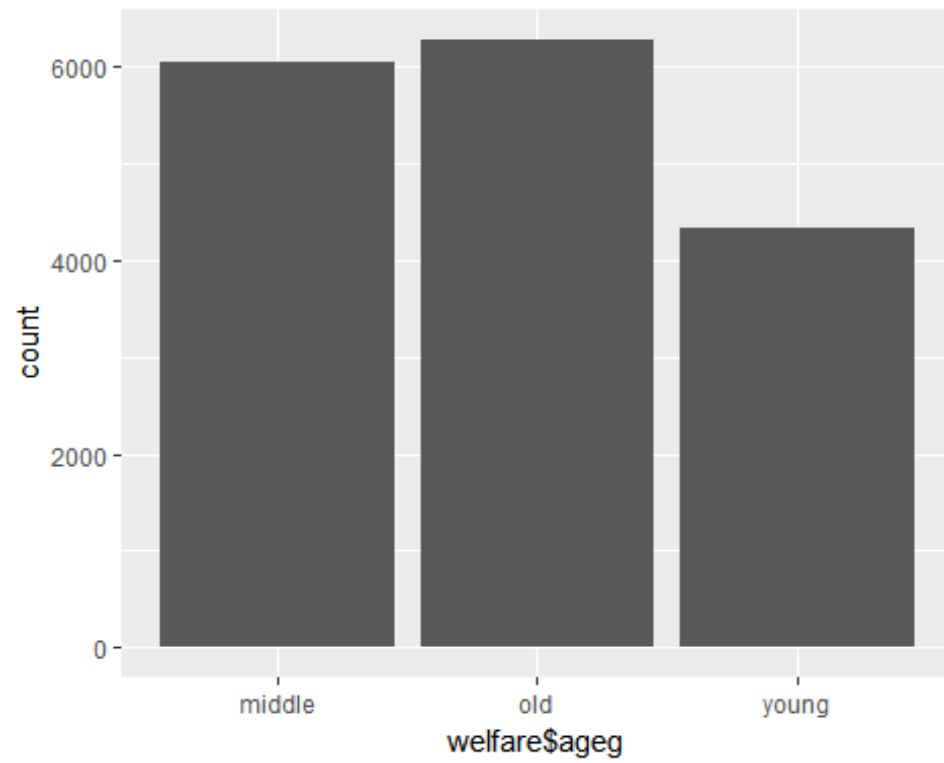
# 연령대 변수 검토 및 전처리하기

## 파생변수 만들기 - 연령대

```
welfare <- welfare %>%  
  mutate(ageg = ifelse(age < 30, "young",  
                        ifelse(age <= 59, "middle", "old")))  
  
table(welfare$ageg)  
  
##  
## middle    old    young  
##    6049    6281    4334
```



```
qplot(welfare$ageg)
```



# 연령대에 따른 월급 차이 분석하기

## 1. 연령대별 월급 평균표 만들기

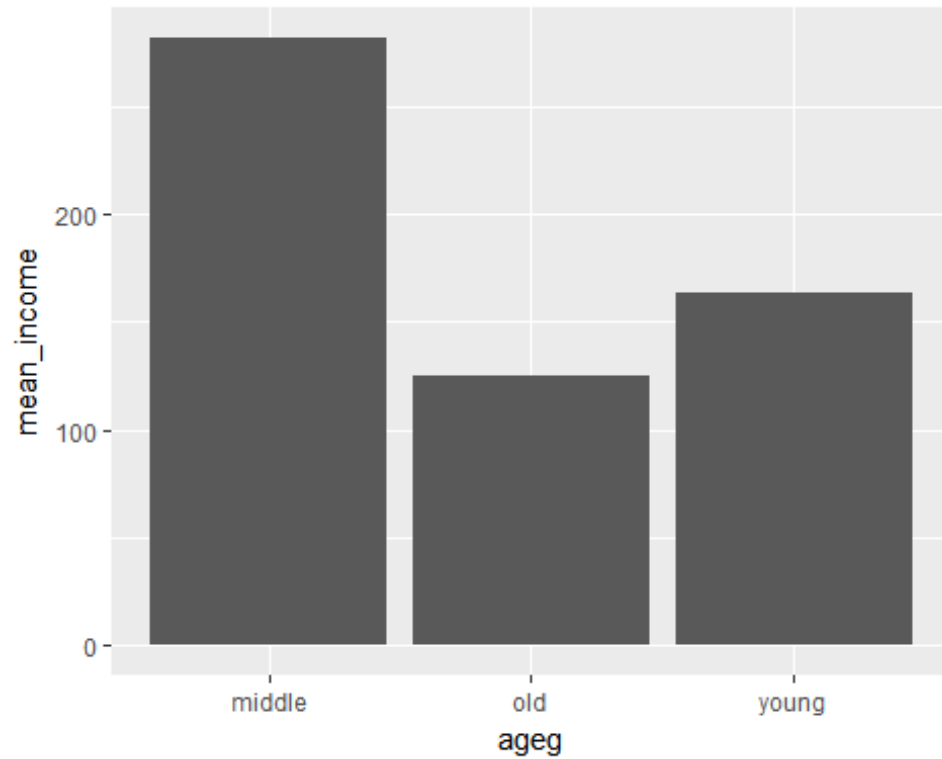
```
ageg_income <- welfare %>%  
  filter(!is.na(income)) %>%  
  group_by(ageg) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

```
ageg_income
```

```
## # A tibble: 3 x 2  
##   ageg mean_income  
##   <chr>      <dbl>  
## 1 middle    281.8871  
## 2   old     125.3295  
## 3  young    163.5953
```

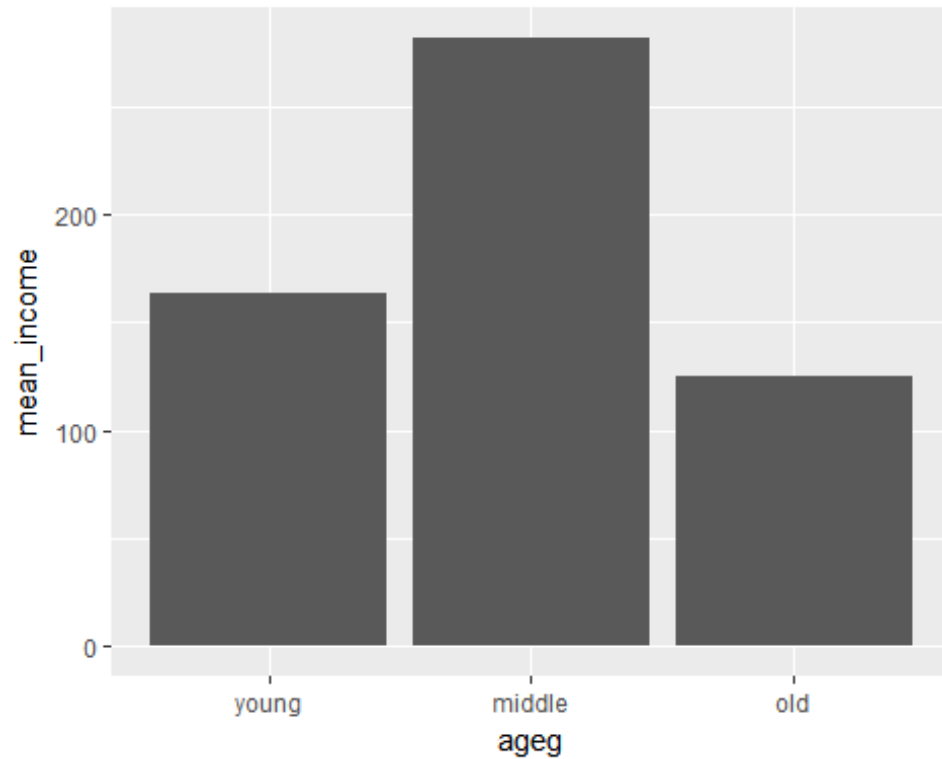
## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = age_income, aes(x = age, y = mean_income)) + geom_col()
```



막대 정렬 : 초년, 중년, 노년 나이 순

```
ggplot(data = ageg_income, aes(x = ageg, y = mean_income)) +  
  geom_col() +  
  scale_x_discrete(limits = c("young", "middle", "old"))
```



## 09-5. 연령대 및 성별 월급 차이

### - "성별 월급 차이는 연령대별로 다를까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 연령대
- 성별
- 월급

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 연령대 및 성별 월급 평균표 만들기
- 그래프 만들기

# 연령대 및 성별 월급 차이 분석하기

## 1. 연령대 및 성별 월급 평균표 만들기

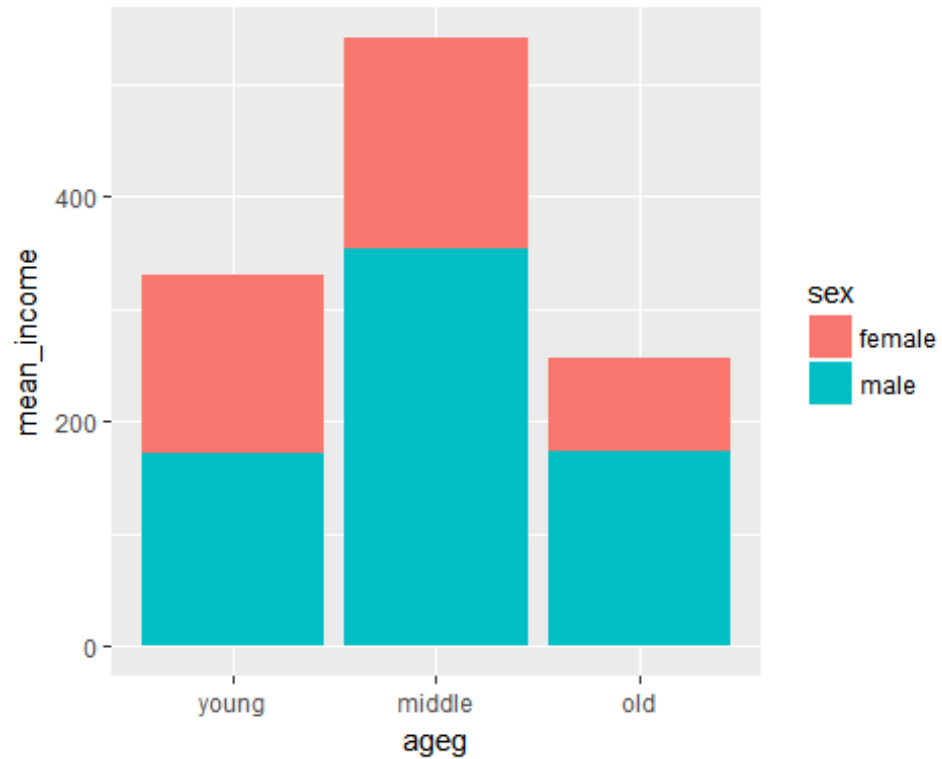
```
sex_income <- welfare %>%  
  filter(!is.na(income)) %>%  
  group_by(ageg, sex) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

sex\_income

```
## # A tibble: 6 x 3  
## # Groups:   ageg [?]  
##   ageg      sex mean_income  
##   <chr> <chr>      <dbl>  
## 1 middle female    187.97552  
## 2 middle  male    353.07574  
## 3  old female     81.52917  
## 4  old  male    173.85558  
## 5 young female    159.50518  
## 6 young  male    170.81737
```

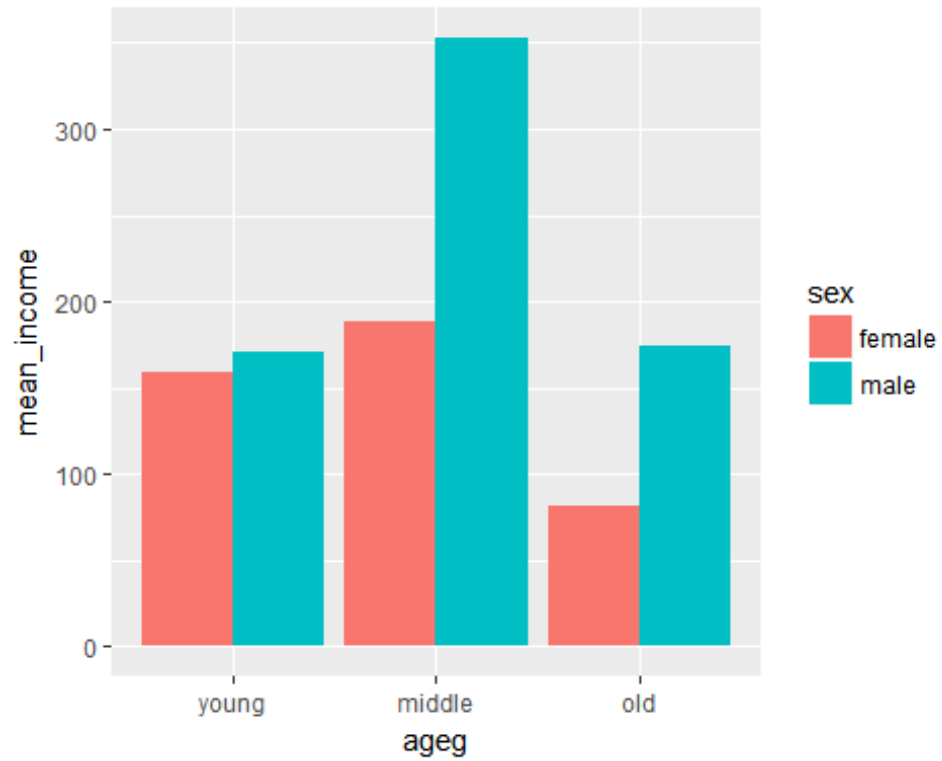
## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = sex_income, aes(x = ageg, y = mean_income, fill = sex)) +  
  geom_col() +  
  scale_x_discrete(limits = c("young", "middle", "old"))
```



## 성별 막대 분리

```
ggplot(data = sex_income, aes(x = ageg, y = mean_income, fill = sex)) +  
  geom_col(position = "dodge") +  
  scale_x_discrete(limits = c("young", "middle", "old"))
```





## 나이 및 성별 월급 차이 분석하기

*# 성별 연령별 월급 평균표 만들기*

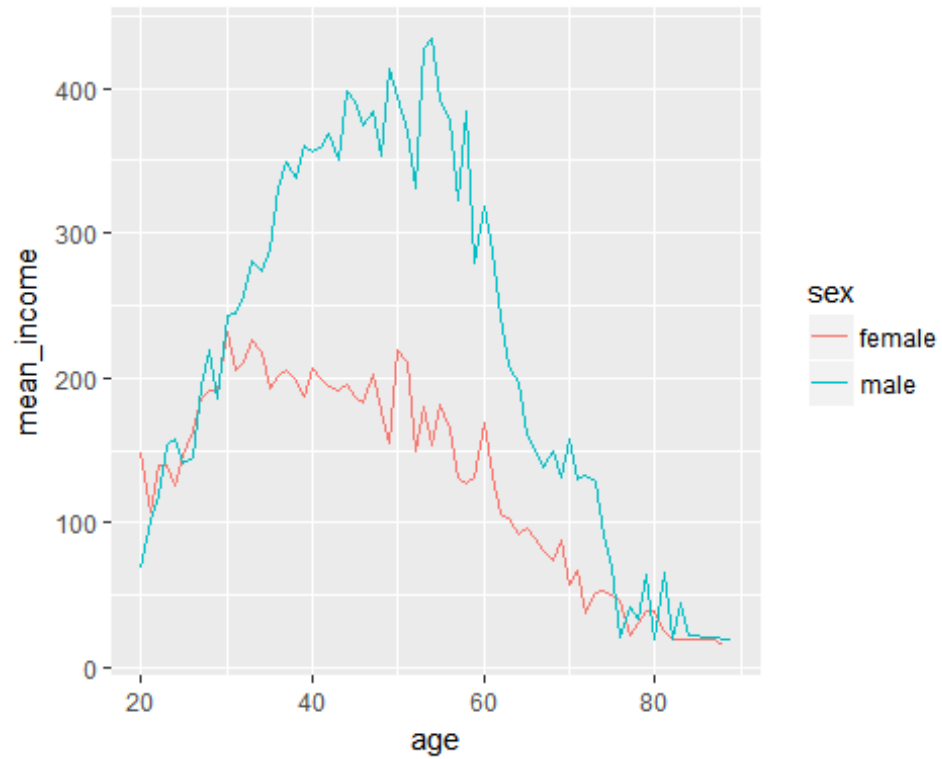
```
sex_age <- welfare %>%  
  filter(!is.na(income)) %>%  
  group_by(age, sex) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

```
head(sex_age)
```

```
## # A tibble: 6 x 3  
## # Groups:   age [3]  
##   age    sex mean_income  
##   <dbl> <chr>      <dbl>  
## 1    20 female    147.4500  
## 2    20  male     69.0000  
## 3    21 female    106.9789  
## 4    21  male    102.0500  
## 5    22 female    139.8547  
## 6    22  male    118.2379
```

## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = sex_age, aes(x = age, y = mean_income, col = sex)) + geom_line()
```



## 09-6. 직업별 월급 차이

### - "어떤 직업이 월급을 가장 많이 받을까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 직업
- 월급

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 직업별 월급 평균표 만들기
- 그래프 만들기

## 1. 변수 검토하기

```
class(welfare$code_job)
```

```
## [1] "numeric"
```

```
table(welfare$code_job)
```

```
##
```

```
## 111 120 131 132 133 134 135 139 141 149 151 152 153 159 211
## 2 16 10 11 9 3 7 10 35 20 26 18 15 16 8
## 212 213 221 222 223 224 231 232 233 234 235 236 237 239 241
## 4 3 17 31 12 4 41 5 3 6 48 14 2 29 12
## 242 243 244 245 246 247 248 251 252 253 254 259 261 271 272
## 4 63 4 33 59 77 38 14 111 24 67 109 4 15 11
## 273 274 281 283 284 285 286 289 311 312 313 314 320 330 391
## 4 36 17 8 10 26 16 5 140 260 220 84 75 15 4
## 392 399 411 412 421 422 423 429 431 432 441 442 510 521 522
## 13 87 47 12 124 71 5 14 20 33 154 197 192 353 5
## 530 611 612 613 620 630 710 721 722 730 741 742 743 751 752
## 106 1320 11 40 2 20 29 30 22 16 27 3 34 34 5
## 753 761 762 771 772 773 774 780 791 792 799 811 812 819 821
## 49 69 27 11 61 86 7 17 5 21 45 16 1 6 9
## 822 823 831 832 841 842 843 851 852 853 854 855 861 862 863
## 9 23 5 17 32 10 4 19 13 7 33 9 3 14 17
## 864 871 873 874 875 876 881 882 891 892 899 910 921 922 930
## 31 2 257 34 37 2 2 3 8 19 16 102 31 74 289
```

##	941	942	951	952	953	991	992	999	1011	1012
##	325	99	125	122	73	45	12	141	2	17

## 2. 전처리

### 직업분류코드 목록 불러오기

```
library(readxl)
list_job <- read_excel("Koweps_Codebook.xlsx", col_names = T, sheet = 2)
head(list_job)

## # A tibble: 6 x 2
##   code_job          job
##   <dbl>          <chr>
## 1      111 국회의원 고위공무원 및 공공단체임원
## 2      112          기업고위임원
## 3      120          행정 및 경영지원 관리자
## 4      131          연구 교육 및 법률 관련 관리자
## 5      132          보험 및 금융 관리자
## 6      133          보건 및 사회복지 관련 관리자

dim(list_job)

## [1] 149  2
```

## welfare에 직업명 결합

```
welfare <- left_join(welfare, list_job, id = "code_job")
```

```
## Joining, by = "code_job"
```

```
welfare %>%
```

```
  filter(!is.na(code_job)) %>%
```

```
  select(code_job, job) %>%
```

```
  head(10)
```

##	code_job	job
## 1	942	경비원 및 검표원
## 2	762	전기공
## 3	530	방문 노점 및 통신 판매 관련 종사자
## 4	999	기타 서비스관련 단순 종사원
## 5	312	경영관련 사무원
## 6	254	문리 기술 및 예능 강사
## 7	510	영업 종사자
## 8	530	방문 노점 및 통신 판매 관련 종사자
## 9	286	스포츠 및 레크레이션 관련 전문가
## 10	521	매장 판매 종사자

# 직업별 월급 차이 분석하기

## 1. 직업별 월급 평균표 만들기

```
job_income <- welfare %>%  
  filter(!is.na(job) & !is.na(income)) %>%  
  group_by(job) %>%  
  summarise(mean_income = mean(income))
```

```
head(job_income)
```

```
## # A tibble: 6 x 2
```

```
##           job mean_income  
##          <chr>      <dbl>  
## 1   가사 및 육아 도우미    80.16648  
## 2   간호사    240.68127  
## 3   건설 및 광업 단순 종사원  190.12974  
## 4   건설 및 채굴 기계운전원  357.97000  
## 5   건설 전기 및 생산 관련 관리자  535.80556  
## 6   건설관련 기능 종사자    246.63214
```



## 2. 상위 10개 추출

```
top10 <- job_income %>%  
  arrange(desc(mean_income)) %>%  
  head(10)
```

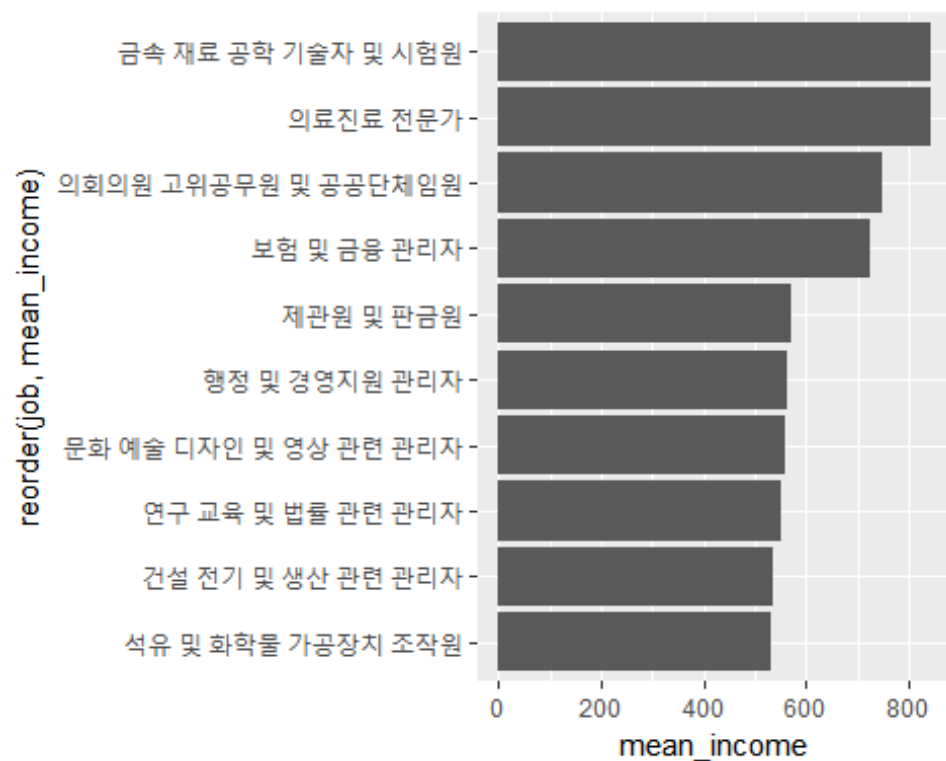
top10

```
## # A tibble: 10 x 2
```

```
##           job mean_income  
##          <chr>         <dbl>  
## 1   금속 재료 공학 기술자 및 시험원    845.0667  
## 2             의료진료 전문가    843.6429  
## 3   국회의원 고위공무원 및 공공단체임원    750.0000  
## 4             보험 및 금융 관리자    726.1800  
## 5             제관원 및 판금원    572.4067  
## 6             행정 및 경영지원 관리자    563.7633  
## 7   문화 예술 디자인 및 영상 관련 관리자    557.4667  
## 8             연구 교육 및 법률 관련 관리자    549.9125  
## 9             건설 전기 및 생산 관련 관리자    535.8056  
## 10            석유 및 화학물 가공장치 조작용    531.6600
```

### 3. 그래프 만들기

```
ggplot(data = top10, aes(x = reorder(job, mean_income), y = mean_income)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip()
```



#### 4. 하위 10위 추출

```
bottom10 <- job_income %>%  
  arrange(mean_income) %>%  
  head(10)
```

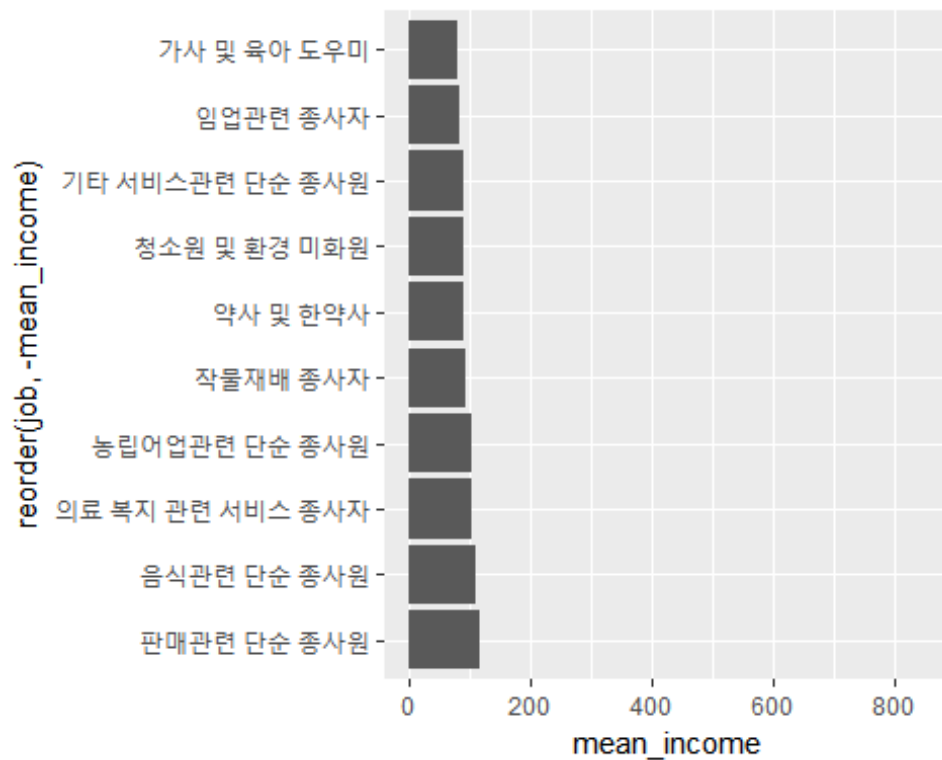
```
bottom10
```

```
## # A tibble: 10 x 2
```

```
##           job mean_income  
##           <chr>         <dbl>  
## 1      가사 및 육아 도우미    80.16648  
## 2      임업관련 종사자    83.33000  
## 3 기타 서비스관련 단순 종사원  88.22101  
## 4      청소원 및 환경 미화원  88.78775  
## 5      약사 및 한약사    89.00000  
## 6      작물재배 종사자    92.00000  
## 7      농림어업관련 단순 종사원 101.58125  
## 8 의료 복지 관련 서비스 종사자 103.52643  
## 9      음식관련 단순 종사원  107.84511  
## 10     판매관련 단순 종사원  116.82203
```

## 5. 그래프 만들기

```
ggplot(data = bottom10, aes(x = reorder(job, -mean_income),  
                             y = mean_income)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip() +  
  ylim(0, 850)
```



## 09-7. 성별 직업 빈도

### - "성별로 어떤 직업이 가장 많을까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 성별
- 직업

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 성별 직업 빈도표 만들기
- 그래프 만들기

# 성별 직업 빈도 분석하기

## 1. 성별 직업 빈도표 만들기

# 남성 직업 빈도 상위 10개 추출

```
job_male <- welfare %>%  
  filter(!is.na(job) & sex == "male") %>%  
  group_by(job) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  arrange(desc(n)) %>%  
  head(10)
```

job\_male

## # A tibble: 10 x 2

##		job	n
##		<chr>	<int>
## 1		작물재배 종사자	640
## 2		자동차 운전원	251
## 3		경영관련 사무원	213
## 4		영업 종사자	141
## 5		매장 판매 종사자	132
## 6		제조관련 단순 종사원	104
## 7		청소원 및 환경 미화원	97

##	8	건설 및 광업 단순 종사원	95
##	9	경비원 및 검표원	95
##	10	행정 사무원	92

# 여성 직업 빈도 상위 10개 추출

```
job_female <- welfare %>%  
  filter(!is.na(job) & sex == "female") %>%  
  group_by(job) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  arrange(desc(n)) %>%  
  head(10)
```

job\_female

## # A tibble: 10 x 2

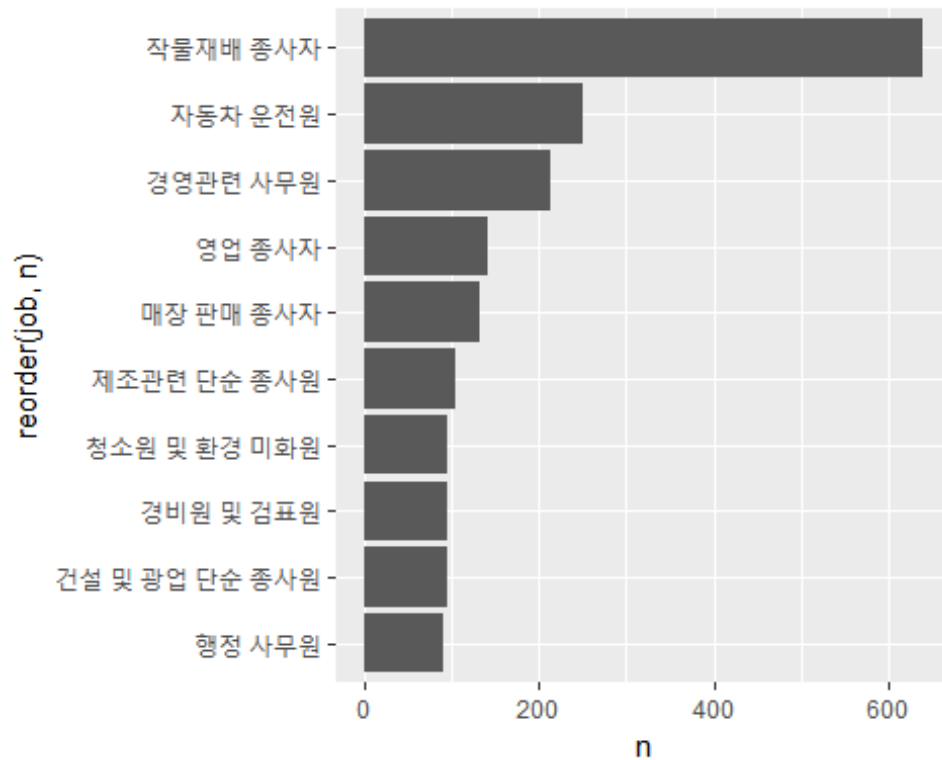
##		job	n
##		<chr>	<int>
## 1		작물재배 종사자	680
## 2		청소원 및 환경 미화원	228
## 3		매장 판매 종사자	221
## 4		제조관련 단순 종사원	185
## 5		회계 및 경리 사무원	176
## 6		음식서비스 종사자	149
## 7		주방장 및 조리사	126
## 8		가사 및 육아 도우미	125
## 9	의료 복지 관련 서비스 종사자		121
## 10		음식관련 단순 종사원	104



## 2. 그래프 만들기

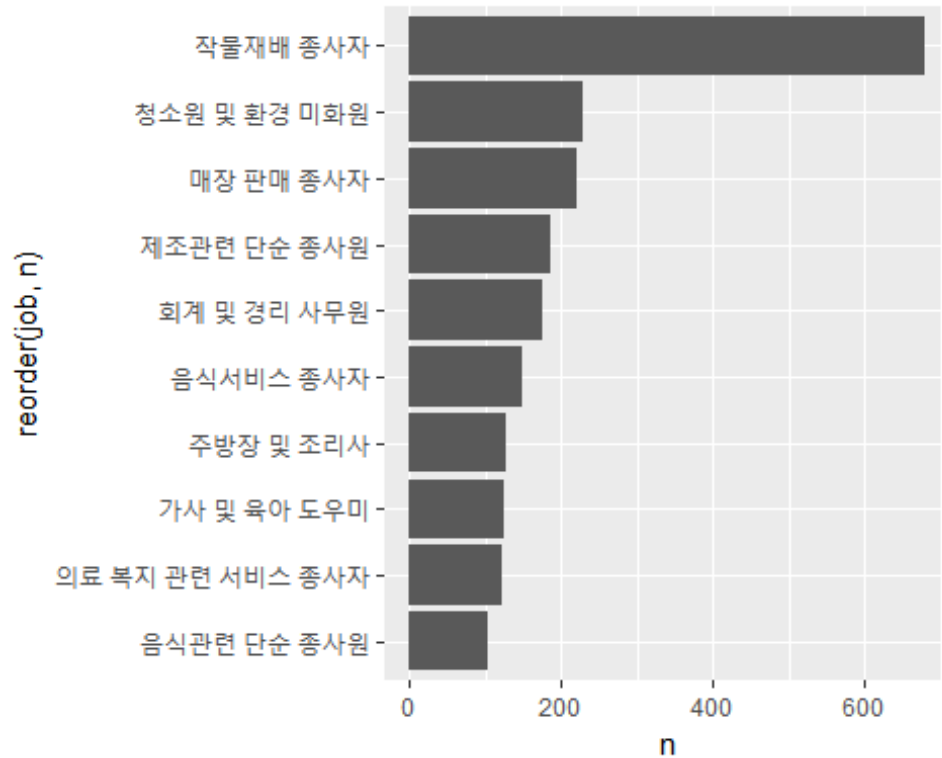
# 남성 직업 빈도 상위 10 개 직업

```
ggplot(data = job_male, aes(x = reorder(job, n), y = n)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip()
```



# 여성 직업 빈도 상위 10개 직업

```
ggplot(data = job_female, aes(x = reorder(job, n), y = n)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip()
```



## 09-8. 종교 유무에 따른 이혼율

### - "종교가 있는 사람들이 이혼을 덜 할까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 종교
- 혼인 상태

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 종교 유무에 따른 이혼율 표 만들기
- 그래프 만들기

# 종교 변수 검토 및 전처리하기

## 1. 변수 검토하기

```
class(welfare$religion)

## [1] "numeric"

table(welfare$religion)

##
##      1      2
## 8047 8617
```

## 2. 전처리

*# 종교 유무 이름 부여*

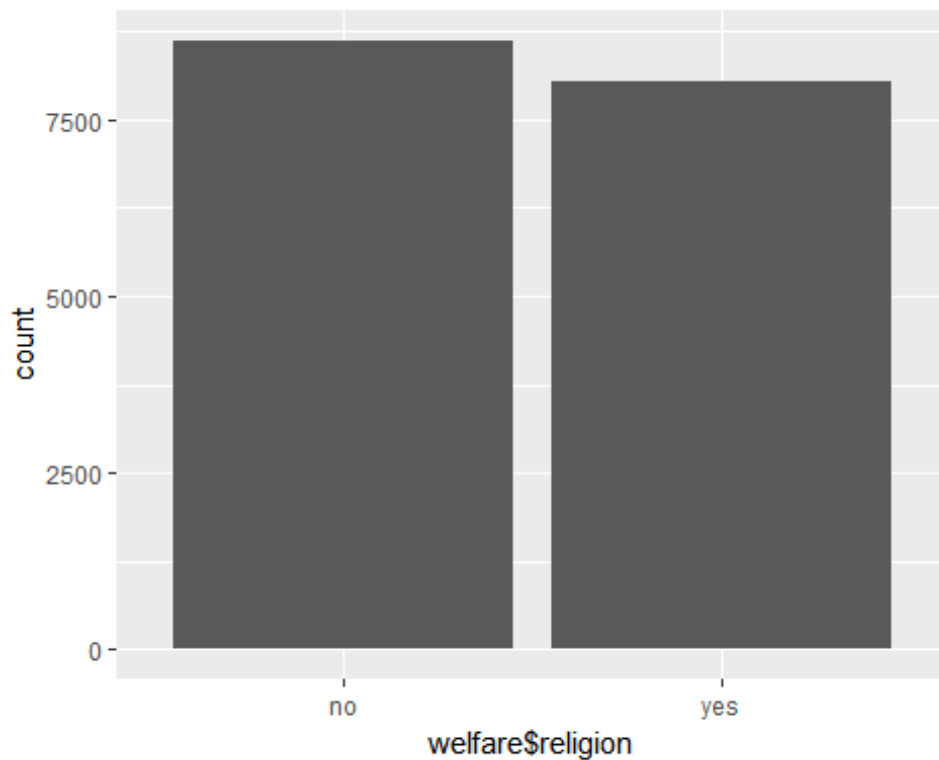
```
welfare$religion <- ifelse(welfare$religion == 1, "yes", "no")  
table(welfare$religion)
```

```
##
```

```
##   no  yes
```

```
## 8617 8047
```

```
qplot(welfare$religion)
```



# 혼인 상태 변수 검토 및 전처리하기

## 1. 변수 검토하기

```
class(welfare$marriage)
```

```
## [1] "numeric"
```

```
table(welfare$marriage)
```

```
##
```

```
##      0      1      2      3      4      5      6
```

```
## 2861 8431 2117  712   84 2433   26
```

## 2. 전처리

*# 이혼 여부 변수 만들기*

```
welfare$group_marriage <- ifelse(welfare$marriage == 1, "marriage",  
                                ifelse(welfare$marriage == 3, "divorce", NA))
```

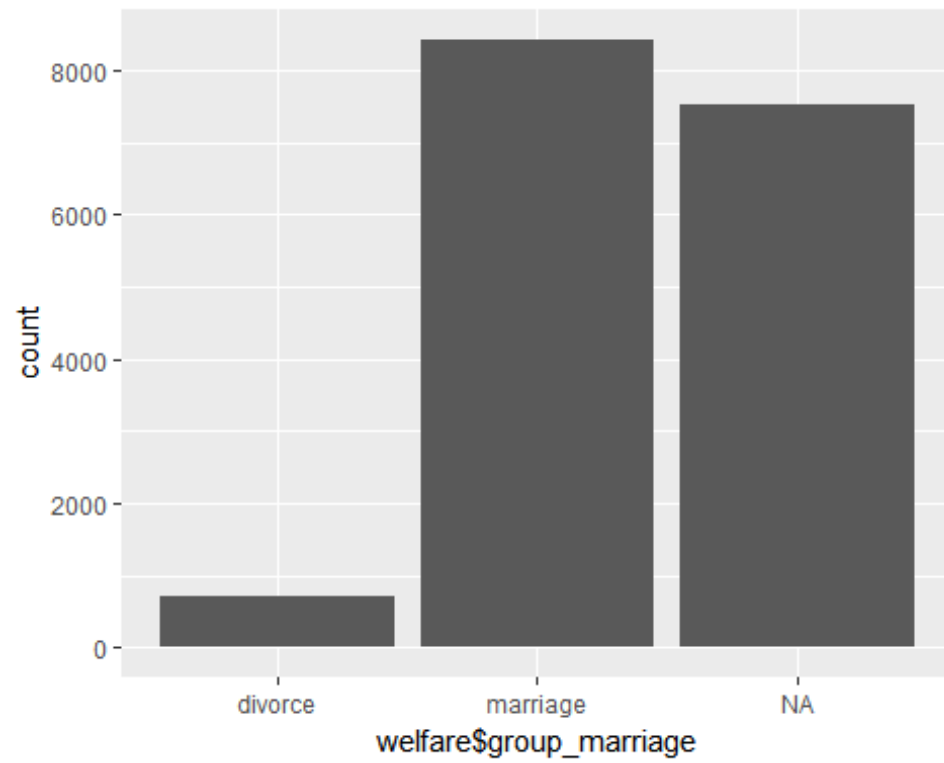
```
table(welfare$group_marriage)
```

```
##  
##  divorce marriage  
##      712      8431
```

```
table(is.na(welfare$group_marriage))
```

```
##  
## FALSE  TRUE  
##  9143  7521
```

```
qplot(welfare$group_marriage)
```





# 종교 유무에 따른 이혼율 분석하기

## 1. 종교 유무에 따른 이혼율 표 만들기

```
religion_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage)) %>%  
  group_by(religion, group_marriage) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  mutate(tot_group = sum(n)) %>%  
  mutate(pct = round(n/tot_group*100, 1))
```

```
religion_marriage
```

```
## # A tibble: 4 x 5  
## # Groups:   religion [2]  
##   religion group_marriage      n tot_group  pct  
##   <chr>      <chr> <int>    <int> <dbl>  
## 1      no      divorce   384    4602   8.3  
## 2      no      marriage 4218    4602  91.7  
## 3     yes      divorce   328    4541   7.2  
## 4     yes      marriage 4213    4541  92.8
```

## count() 활용

```
religion_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage)) %>%  
  count(religion, group_marriage) %>%  
  group_by(religion) %>%  
  mutate(pct = round(n/sum(n)*100, 1))
```

## 2. 이혼율 표 만들기

# 이혼 추출

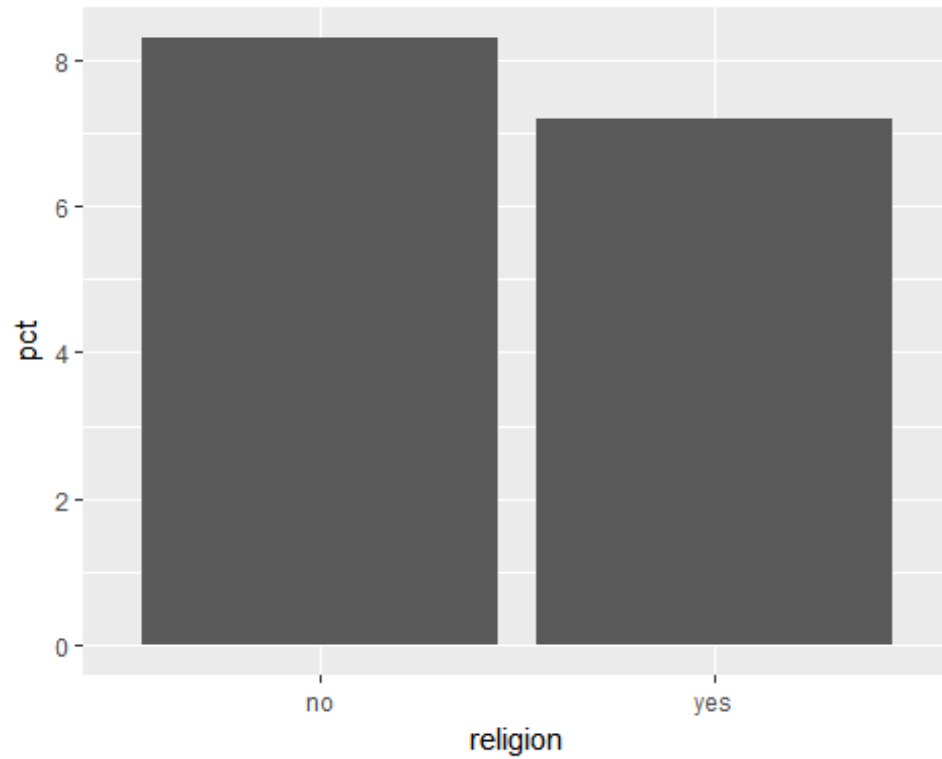
```
divorce <- religion_marriage %>%  
  filter(group_marriage == "divorce") %>%  
  select(religion, pct)
```

divorce

```
## # A tibble: 2 x 2  
## # Groups:   religion [2]  
##   religion    pct  
##   <chr> <dbl>  
## 1     no    8.3  
## 2    yes    7.2
```

### 3. 그래프 만들기

```
ggplot(data = divorce, aes(x = religion, y = pct)) + geom_col()
```



# 연령대 및 종교 유무에 따른 이혼율 분석하기

## 1. 연령대별 이혼율 표 만들기

```
ageg_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage)) %>%  
  group_by(ageg, group_marriage) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  mutate(tot_group = sum(n)) %>%  
  mutate(pct = round(n/tot_group*100, 1))
```

ageg\_marriage

```
## # A tibble: 6 x 5  
## # Groups:   ageg [3]  
##   ageg group_marriage      n tot_group  pct  
##   <chr>      <chr> <int>    <int> <dbl>  
## 1 middle      divorce   437    4918   8.9  
## 2 middle      marriage 4481    4918  91.1  
## 3  old        divorce   273    4165   6.6  
## 4  old        marriage 3892    4165  93.4  
## 5 young      divorce     2     60    3.3  
## 6 young      marriage    58     60  96.7
```

## count() 활용

```
ageg_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage)) %>%  
  count(ageg, group_marriage) %>%  
  group_by(ageg) %>%  
  mutate(pct = round(n/sum(n)*100, 1))
```

## 2. 연령대별 이혼율 그래프 만들기

*# 초년 제외, 이혼 추출*

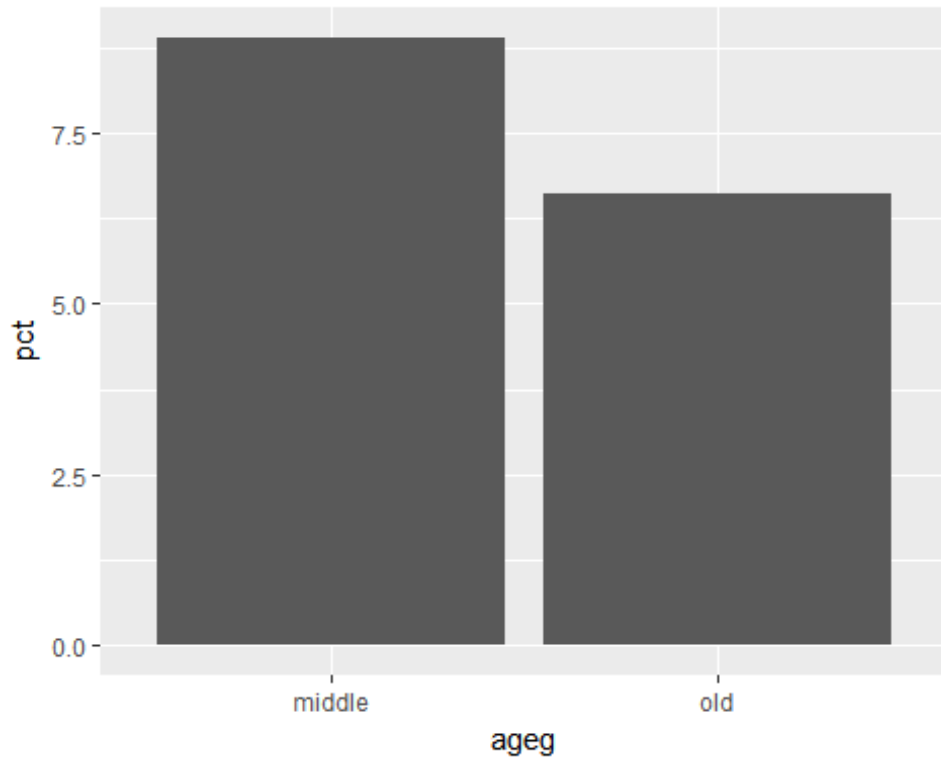
```
ageg_divorce <- ageg_marriage %>%  
  filter(ageg != "young" & group_marriage == "divorce") %>%  
  select(ageg, pct)
```

```
ageg_divorce
```

```
## # A tibble: 2 x 2  
## # Groups:   ageg [2]  
##   ageg    pct  
##   <chr> <dbl>  
## 1 middle  8.9  
## 2    old   6.6
```

# 그래프 만들기

```
ggplot(data = ageg_divorce, aes(x = ageg, y = pct)) + geom_col()
```





### 3. 연령대 및 종교 유무에 따른 이혼율 표 만들기

*# 연령대, 종교유무, 결혼상태별 비율표 만들기*

```
ageg_religion_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage) & ageg != "young") %>%  
  group_by(ageg, religion, group_marriage) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  mutate(tot_group = sum(n)) %>%  
  mutate(pct = round(n/tot_group*100, 1))
```

ageg\_religion\_marriage

```
## # A tibble: 8 x 6  
## # Groups:   ageg, religion [4]  
##   ageg religion group_marriage      n tot_group  pct  
##   <chr>   <chr>      <chr> <int>    <int> <dbl>  
## 1 middle     no        divorce   260    2681   9.7  
## 2 middle     no        marriage 2421    2681  90.3  
## 3 middle    yes        divorce   177    2237   7.9  
## 4 middle    yes        marriage 2060    2237  92.1  
## 5  old       no        divorce   123    1884   6.5  
## 6  old       no        marriage 1761    1884  93.5  
## 7  old      yes        divorce   150    2281   6.6  
## 8  old      yes        marriage 2131    2281  93.4
```

## count() 활용

```
ageg_religion_marriage <- welfare %>%  
  filter(!is.na(group_marriage) & ageg != "young") %>%  
  count(ageg, religion, group_marriage) %>%  
  group_by(ageg, religion) %>%  
  mutate(pct = round(n/sum(n)*100, 1))
```

## 연령대 및 종교 유무별 이혼율 표 만들기

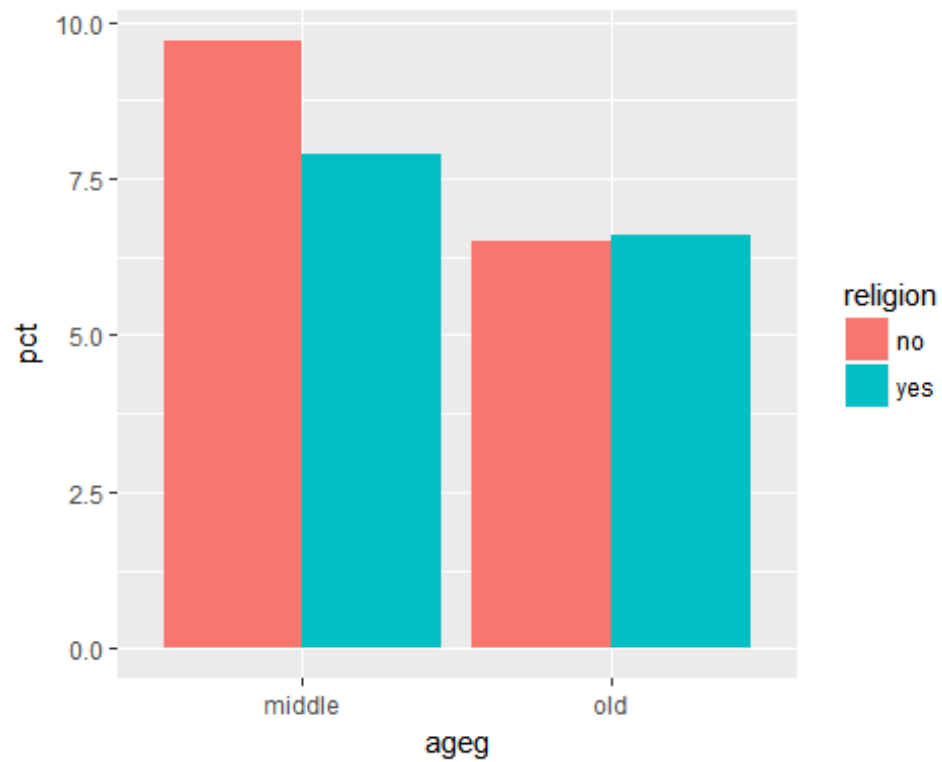
```
df_divorce <- ageg_religion_marriage %>%  
  filter(group_marriage == "divorce") %>%  
  select(ageg, religion, pct)
```

```
df_divorce
```

```
## # A tibble: 4 x 3  
## # Groups:   ageg, religion [4]  
##   ageg religion    pct  
##   <chr>    <chr> <dbl>  
## 1 middle      no    9.7  
## 2 middle     yes    7.9  
## 3   old       no    6.5  
## 4   old      yes    6.6
```

#### 4. 연령대 및 종교 유무에 따른 이혼율 그래프 만들기

```
ggplot(data = df_divorce, aes(x = age, y = pct, fill = religion )) +  
  geom_col(position = "dodge")
```



## 09-9. 지역별 연령대 비율

### - "노년층이 많은 지역은 어디일까?"

#### 분석 절차

##### 1. 변수 검토 및 전처리

- 지역
- 연령대

##### 2. 변수 간 관계 분석

- 지역별 연령대 비율표 만들기
- 그래프 만들기

# 지역 변수 검토 및 전처리하기

## 1. 변수 검토하기

```
class(welfare$code_region)

## [1] "numeric"

table(welfare$code_region)

##
##      1      2      3      4      5      6      7
## 2486 3711 2785 2036 1467 1257 2922
```

## 2. 전처리

*# 지역 코드 목록 만들기*

```
list_region <- data.frame(code_region = c(1:7),  
                           region = c("서울",  
                                       "수도권(인천/경기)",  
                                       "부산/경남/울산",  
                                       "대구/경북",  
                                       "대전/충남",  
                                       "강원/충북",  
                                       "광주/전남/전북/제주도"))
```

list\_region

##	code_region	region
## 1	1	서울
## 2	2	수도권(인천/경기)
## 3	3	부산/경남/울산
## 4	4	대구/경북
## 5	5	대전/충남

## 6                      6                      강원/충북

## 7                      7    광주/전남/전북/제주도



## welfare에 지역명 변수 추가

```
welfare <- left_join(welfare, list_region, id = "code_region")
```

```
## Joining, by = "code_region"
```

```
welfare %>%
```

```
  select(code_region, region) %>%
```

```
  head
```

```
##   code_region region
```

```
## 1           1   서울
```

```
## 2           1   서울
```

```
## 3           1   서울
```

```
## 4           1   서울
```

```
## 5           1   서울
```

```
## 6           1   서울
```

# 지역별 연령대 비율 분석하기

## 1. 지역별 연령대 비율표 만들기

```
region_ageg <- welfare %>%  
  group_by(region, ageg) %>%  
  summarise(n = n()) %>%  
  mutate(tot_group = sum(n)) %>%  
  mutate(pct = round(n/tot_group*100, 2))
```

```
head(region_ageg)
```

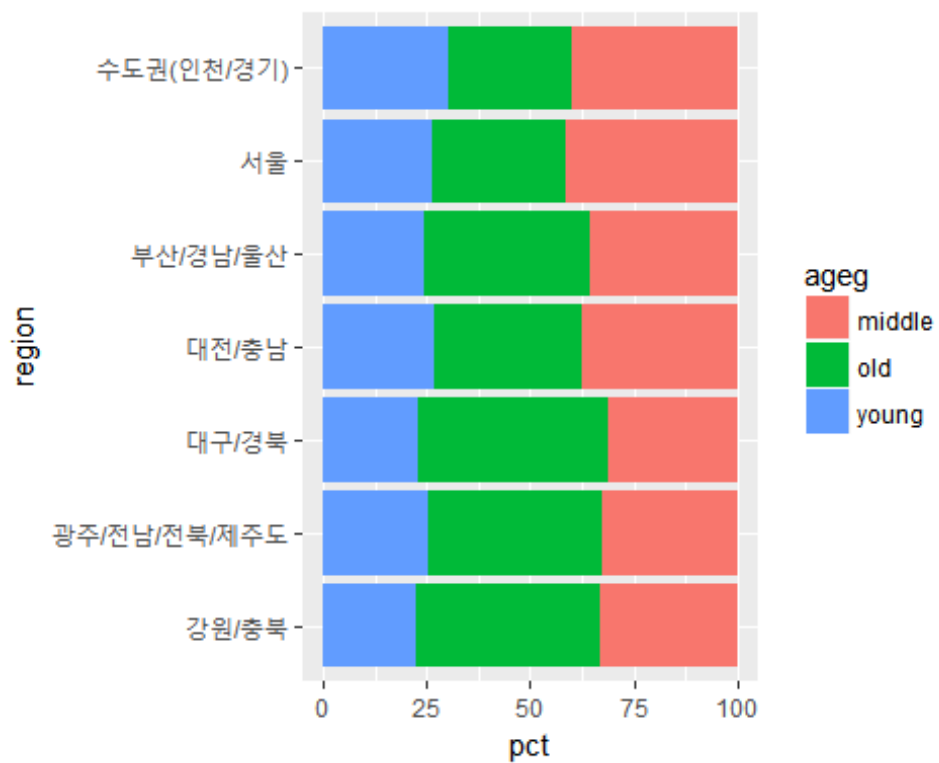
```
## # A tibble: 6 x 5  
## # Groups:   region [2]  
##           region    ageg      n tot_group  pct  
##           <fctr> <chr> <int>    <int> <dbl>  
## 1      강원/충북 middle   417    1257 33.17  
## 2      강원/충북   old    555    1257 44.15  
## 3      강원/충북  young   285    1257 22.67  
## 4 광주/전남/전북/제주도 middle   947    2922 32.41  
## 5 광주/전남/전북/제주도   old  1233    2922 42.20  
## 6 광주/전남/전북/제주도  young   742    2922 25.39
```

## count() 활용

```
region_ageg <- welfare %>%  
  count(region, ageg) %>%  
  group_by(region) %>%  
  mutate(pct = round(n/sum(n)*100, 2))
```

## 2. 그래프 만들기

```
ggplot(data = region_ageg, aes(x = region, y = pct, fill = ageg)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip()
```



### 3. 막대 정렬하기 : 노년층 비율 높은 순

*# 노년층 비율 내림차순 정렬*

```
list_order_old <- region_ageg %>%  
  filter(ageg == "old") %>%  
  arrange(pct)
```

```
list_order_old
```

```
## # A tibble: 7 x 5
```

```
## # Groups:   region [7]
```

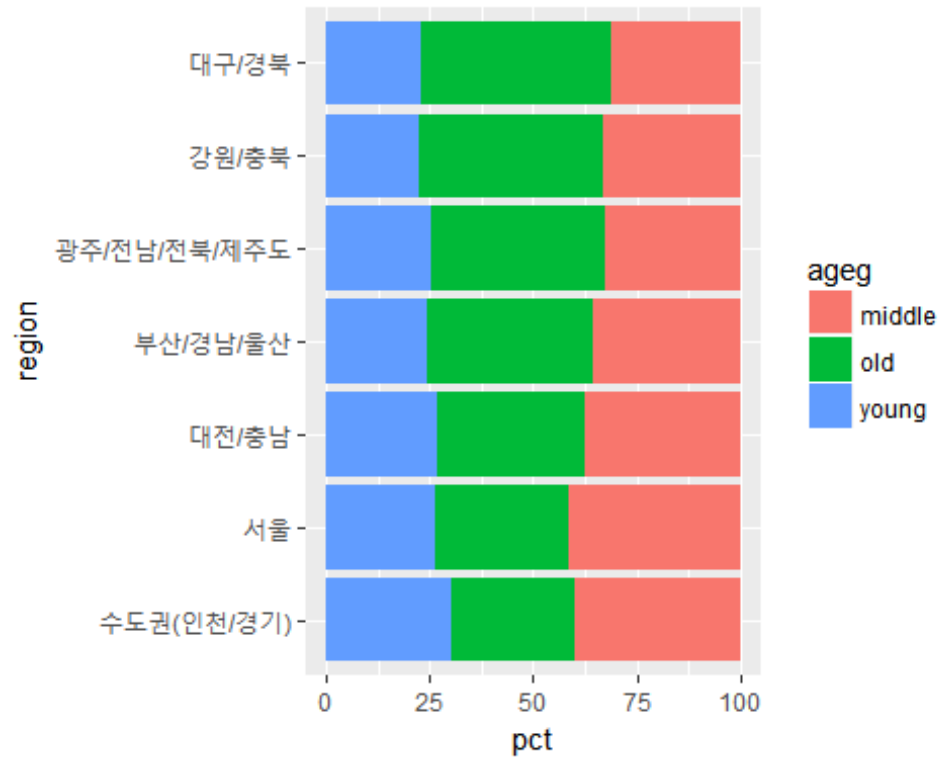
##	region	ageg	n	tot_group	pct
##	<fctr>	<chr>	<int>	<int>	<dbl>
## 1	수도권(인천/경기)	old	1109	3711	29.88
## 2	서울	old	805	2486	32.38
## 3	대전/충남	old	527	1467	35.92
## 4	부산/경남/울산	old	1124	2785	40.36
## 5	광주/전남/전북/제주도	old	1233	2922	42.20
## 6	강원/충북	old	555	1257	44.15
## 7	대구/경북	old	928	2036	45.58

*# 지역명 순서 변수 만들기*

```
order <- list_order_old$region  
order
```

```
## [1] 수도권(인천/경기)      서울              대전/충남
## [4] 부산/경남/울산          광주/전남/전북/제주도 강원/충북
## [7] 대구/경북
## 7 Levels: 강원/충북 광주/전남/전북/제주도 대구/경북 ... 수도권(인천/경기)
```

```
ggplot(data = region_ageg, aes(x = region, y = pct, fill = ageg)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip() +  
  scale_x_discrete(limits = order)
```



#### 4. 연령대 순으로 막대 색깔 나열하기

```
class(region_ageg$ageg)
## [1] "character"

levels(region_ageg$ageg)
## NULL

region_ageg$ageg <- factor(region_ageg$ageg,
                           level = c("old", "middle", "young"))
class(region_ageg$ageg)
## [1] "factor"

levels(region_ageg$ageg)
## [1] "old"      "middle"   "young"
```



```
ggplot(data = region_ageg, aes(x = region, y = pct, fill = ageg)) +  
  geom_col() +  
  coord_flip() +  
  scale_x_discrete(limits = order)
```

