분산분석 (ANOVA)

Recall: 평균 비교

- 한 집단의 평균과 특정한 수와의 비교
 - → One-sample t-test

$$H_0: \mu = \mu_0$$

• 독립적인 두 집단의 평균 비교

$$H_0$$
: $\mu_1 - \mu_2 = 0$

→ Two-sample t-test

t.test(종속변수~그룹변수)

t.test(자료1, 자료2)

분산분석

• 세 그룹 이상의 평균이 같은지 검정

- $H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_k$
- H_a : 적어도 하나의 μ_i 가 나머지와 다르다.

분산분석 vs. 회귀분석

• 설명변수가 범주형인 회귀분석과 동일

- 회귀식: $y = \beta_0 + \beta_1 x + \epsilon$
 - 만일 x가 0 또는 1을 가지는 이산형 변수라면?

•
$$x = 0 \Rightarrow y = \beta_0 + \epsilon$$

•
$$x = 1 \Rightarrow y = \beta_0 + \beta_1 + \epsilon$$

- $-\beta_1 = 0$ 이라면 x=0인 그룹과 x=1인 그룹 사이의 평균이 같다.
- $H_0: \mu_1 = \mu_2 \Leftrightarrow H_0: \beta_1 = 0$

- 그룹이 3 개 이상이라면?
 x가 3개의 그룹을 정의하는 질적변수라면? (예, 서울, 대전, 대구)
- 더미 변수 (k-1)개를 만든다.

$$-x_1 = 1$$
 if $x = 서울, x_1 = 0$ elsewhere

$$-x_2=1$$
 if $x=$ 대전, $x_2=0$ elsewhere

- 그럼 대구는?
- $y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \epsilon$

$$- X=서울: y = \beta_0 + \beta_1 + \epsilon$$

$$- X=대전: y = \beta_0 + \beta_2 + \epsilon$$

$$- X= 대구: y = \beta_0 + \epsilon$$

$$H_0$$
: $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 \Leftrightarrow H_0$: $\beta_1 = \beta_2 = 0$ $\Leftrightarrow H_0$: 회귀식이 유의하지 않다.

분산분석 in R

- 회귀분석과 마찬가지로 Im 명령어를 사용
- 단, 설명변수가 그룹을 정의하는 범주형변수
- Factor 함수를 사용하여 설명변수가 범주형변수라고 정의

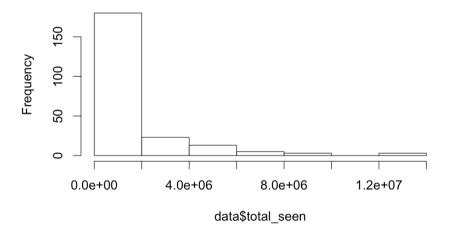
예: 등급별 영화흥행

 영화 등급 (전체관람가. 12세 이상 관람가, 15세 이상 관람가, 청소년 관람불가)이 각 영화의 총관객수에 영향이 있는가?

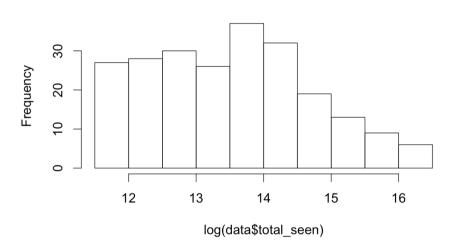
```
> levels(data$ratina)
「17 "12세이상관람가" "15세이상관람가" "전체관람가"
                                          "청소년관람불가"
> library(psych)
> describeBy(data$total_seen,group=data$rating, mat=TRUE)
  item
                                           sd median trimmed
              group1 vars n
                                                                    mad
                                                                          min
                                mean
                                                                                   max
                                                                                         ranae
                                                                                                  skew
     1 12세이상관람가 1 43 1774489.7 2069031.5 893027 1390505.8 1082776.9 101351 9001312 8899961 1.663481
11
     2 15세이상관람가 1 94 2095732.6 2824207.5 1045561 1477272.3 1139430.7 101425 12983330 12881905 2.211749
12
          전체관람가 1 48 638541.3 532817.5 343360 571803.5 269161.6 106432 2080445 1974013 1.014964
13
  4 청소년관람불가
                   1 42 1015156.6 1133648.8 493634 803595.4 492685.0 113848 4720050 4606202 1.735021
14
     kurtosis
                    se
11 2.32459613 315524.35
12 4.75169040 291294.76
13 -0.04105884 76905.58
14 2.78575581 174925.82
```

• 종속변수 변환의 필요성

Histogram of data\$total_seen



Histogram of log(data\$total_seen)



- > out=lm(log(total_seen)~rating,data)
- > summary(out)

Call:

lm(formula = log(total_seen) ~ rating, data = data)

Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -2.24526 -0.86293 -0.01617 0.87955 2.60684

Coefficients:

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 13.70416 0.17979 76.221 < 2e-16 ***
rating15세이상관람가 0.06818 0.21706 0.314 0.75375
rating전체관람가 -0.68294 0.24756 -2.759 0.00628 **
rating청소년관람불가 -0.43123 0.25578 -1.686 0.09320 .

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' '1

Residual standard error: 1.179 on 223 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.06604, Adjusted R-squared: 0.05347

F-statistic: 5.256 on 3 and 223 DF, p-value: 0.001601

3개의 더미변수

- X1=1 for 15세이상 관람가
- X2=1 for 전체관람가
- X3=1 for 청소년관람불가

F-test: 평균 차이의 검정

• H0: 네 영화등급 별 총관객수의 차이가 없다.

$$\Leftrightarrow H_0$$
: $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4$

$$\Leftrightarrow H_0$$
: $\beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = 0$

⇔ H0: 회귀식이 유의하지 않다.

• F-test를 사용하여 검정!

F-statistic: 5.256 on 3 and 223 DF, p-value: 0.001601

• P-value<0.05→ 네 영화등급별 총관객수의 차이가 있다.

다중비교

- 영화 등급별로 관객수의 유의한 차이가 있다 (F-test 의 결론)
- → 그렇다면 어떤 등급 간의 차이가 있나?

Coefficients:

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 13.70416 0.17979 76.221 < 2e-16 ***
rating15세이상관람가 0.06818 0.21706 0.314 0.75375
rating전체관람가 -0.68294 0.24756 -2.759 0.00628 **
rating청소년관람불가 -0.43123 0.25578 -1.686 0.09320 .
```

- F- test: 회귀계수 전체가 0인지 test → "등급"이란 변수가 유의한지 test
- T-test: 각 회귀계수가 0이 아닌지 test
 - "12세이상관람가"와 다른 3개 그룹을 각각 비교한 3개의 test결과 →실제로 유의하지 않은데 유의하게 결론이 나올 수 있음.
- 위의 t-test 결과 대신 Dunnett 또는 Tukey 방법 사용!

다중비교: Dunnett Method

• Reference level과의 각 범주의 평균 차이 검정

```
> dunnett=glht(out,linfct=mcp(rating="Dunnett"))
> summary(dunnett)
        Simultaneous Tests for General Linear Hypotheses
Multiple Comparisons of Means: Dunnett Contrasts
Fit: lm(formula = log(total_seen) ~ rating, data = data)
Linear Hypotheses:
                                  Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
15세이상관람가 - 12세이상관람가 == 0 0.06818
                                       0.21706 0.314
                                                        0.9769
전체관람가 - 12세이상관람가 == 0 -0.68294 0.24756 -2.759 0.0167 *
                                       0.25578 -1.686
청소년관람불가 - 12세이상관람가 == 0 -0.43123
                                                        0.2127
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
(Adjusted p values reported -- single-step method)
```

전체관람가와 12세 이상 관람가 사이에 유의한 차이가 있다.

다중비교: Tukey Method

- 모든 쌍의 범주에 대해 평균 차이 검정
 - > Tukey=glht(out,linfct=mcp(rating="Tukey"))
 - > summary(Tukey)

Simultaneous Tests for General Linear Hypotheses

(전체관람가, 12세 이상 관람가)

(전체관람가, 15세 이상 관람가)

사이에 유의한 차이가 있다.

Multiple Comparisons of Means: Tukey Contrasts

Fit: lm(formula = log(total_seen) ~ rating, data = data)

Linear Hypotheses:

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                                             0.314 | 0.98911
15세이상관람가 - 12세이상관람가 == 0 0.06818
                                    0.21706
전체관람가 - 12세이상관람가 == 0
                          -0.68294 0.24756 -2.759 0.03096 *
청소년관람불가 - 12세이상관람가 == 0 -0.43123
                                    0.25578 -1.686 0.33066
전체관람가 - 15세이상관람가 == 0 -0.75111 0.20916 -3.591 0.00223 **
청소년관람불가 - 15세이상관람가 == 0 -0.49941
                                    0.21882 -2.282 0.10384
청소년관람불가 - 전체관람가 == 0 0.25170
                                    0.24911
                                             1.010 0.74125
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' '1
(Adjusted p values reported -- single-step method)
```

추정된 회귀식

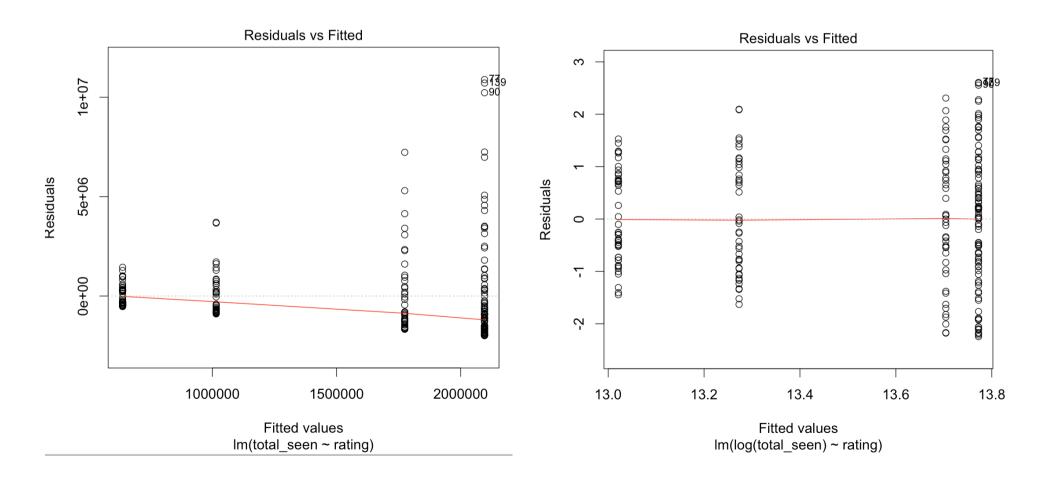
• 회귀추정식

$$\hat{y} = 13.70 + 0.068x_1 - 0.68x_2 - 0.43x_3$$

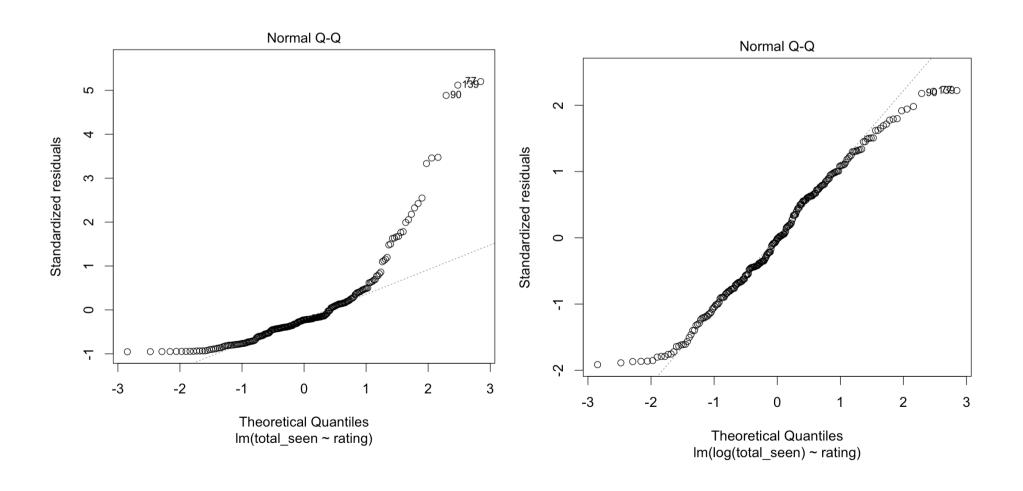
- 13.70=12세이상 관람가의 평균 log(총관객수)
- 13.70+0.068=15세이상 관람가의 평균 log(총관객수)
- 13.70-0.68=전체관람가의 평균 log(총관객수)
- 13.70-0.43=청소년관람불가의 평균 log(총관객수)

회귀진단

• 종속변수의 변환 전 보다 후에 잔차도가 안정됨



• 종속변수의 변환 전 보다 후에 잔차가 정규분포에 더 가까움



범주형 변수의 변환

 네 개의 등급에 모두 관심이 없고
 (청소년관람불가=3, 전체관람가=1, 나머지=2)의 세 그룹의 차이에 관심이 있다면?

```
> data$rating2=data$rating
> levels(data$rating2)
「1] "12세이상관람가" "15세이상관람가" "전체관람가"
                                           "청소년관람불가"
> levels(data$rating2)=c(2,2,1,3)
> describeBy(data$total_seen,group=data$rating2,mat=TRUE)
   item group1 vars n
                                       sd median trimmed
                                                                                                       kurtosis
                           mean
                                                                               max
                                                                                      range
                                                                                                skew
11
    1
                 1 137 1994904.5 2607432.6 978413 1446102.9 1116799.6 101351 12983330 12881979 2.232542 5.20855569
12
                1 48 638541.3 532817.5 343360 571803.5 269161.6 106432
                                                                           2080445 1974013 1.014964 -0.04105884
13
                 1 42 1015156.6 1133648.8 493634 803595.4 492685.0 113848 4720050 4606202 1.735021 2.78575581
         se
11 222768.01
12 76905.58
13 174925.82
```

```
> out2=lm(log(total_seen)~rating2,data )
> summary(out2)
Call:
lm(formula = log(total_seen) ~ rating2, data = data)
Residuals:
     Min
              10 Median
                                        Max
                                30
-2.22459 -0.88038 -0.04003 0.86960 2.62824
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|+|)
                        0.1005 136.791 < 2e-16 ***
(Intercept) 13.7509
                        0.1974 -3.698 0.000274 ***
            -0.7297
rating21
            -0.4780
                        0.2075 -2.303 0.022176 *
rating23
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ''
Residual standard error: 1.177 on 224 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.06562, Adjusted R-squared: 0.05728
F-statistic: 7.866 on 2 and 224 DF, p-value: 0.0004994
```

```
Reference level을
rating=1로 변환
```

```
> data$rating2=relevel(data$rating2,ref="1")
> summary(lm(log(total_seen)~rating2,data ))
```

```
Call:
```

```
lm(formula = log(total_seen) ~ rating2, data = data)
```

Residuals:

```
Min 1Q Median 3Q Max -2.22459 -0.88038 -0.04003 0.86960 2.62824
```

Coefficients:

```
Estimate Std. Error t value Pr(\|+\|)
(Intercept) 13.0212  0.1698  76.672  < 2e-16 ***
rating22  0.7297  0.1974  3.698  0.000274 ***
rating23  0.2517  0.2486  1.012  0.312411
```

Residual standard error: 1.177 on 224 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.06562, Adjusted R-squared: 0.05728 F-statistic: 7.866 on 2 and 224 DF, p-value: 0.0004994

Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' '1

공분산분석 (ANCOVA)

공분산분석

- 종속변수의 변동을 설명하는데 그룹 변수 이외의 다른 변인이 있을 때 그 효과를 통제
- 공분산분석=분산분석+회귀분석
- 설명변수가 질적변수와 양적변수가 함께 있음

공분산분석: 거식증 치료제

- 거식증에 대한 임상실험으로 CBT, FT, Control 세가지 치료방법을 적용하였다.
 - 종속변수: 치료전후 몸무게 차이 (postwt-prewt)
 - 설명변수: **치료 전 몸무게**, **치료방법**

공변량 (covariate) :통제할 변수 주요 관심 설명변수

- 분산분석: 치료전후 몸무게 변화가 치료방법 간에 차이가 있는가?
- 공분산분석: 치료 전 몸무게가 무거울수록 몸무게 변화가 크지 않을까? 이것이 치료방법 간 차이를 보는데 방해가 될 수도...

> data\$Treat=relevel(data\$Treat,ref="Cont")

> summary(data)

Treat	Prewt	Postwt
Cont:26	Min. :70.00	Min. : 71.30
CBT :29	1st Qu.:79.60	1st Qu.: 79.33
FT :17	Median :82.30	Median : 84.05
	Mean :82.41	Mean : 85.17
	3rd Qu.:86.00	3rd Qu.: 91.55
	Max. :94.90	Max. :103.60
< 1		

더미변수 생성시 Cont그룹을 레퍼런스로 하기위해 reference를 지정한다.

```
> out=lm(Postwt-Prewt~Prewt+Treat,data)
```

> anova(out)

Analysis of Variance Table

Response: Postwt - Prewt

Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)

Prewt 1 447.9 447.85 9.1970 0.0034297 **

Treat 2 766.3 383.14 7.8681 0.0008438 ***

Residuals 68 3311.3 48.70

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Prewt의 효과를 통제한 후

Treat 변수가 설명해주는 Y의 변동성에 대한 Test

P-value<0.05 → 치료효과의 차이가 있다.

> summary(out) Call: lm(formula = Postwt - Prewt ~ Prewt + Treat, data = data) Residuals: Min 10 Median 3Q -14.1083 -4.2773 -0.5484 5.4838 15.2922

Coefficients:

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                     13.2167 3.456 0.000950 ***
(Intercept) 45.6740
           -0.5655 0.1612 -3.509 <u>0.000803 ***</u>
Prewt
TreatCBT 4.0971 1.8935 2.164 0.033999 *
TreatFT 8.6601
                      2.1931 3.949 0.000189 ***
```

그룹 간 비교는 t-test 결과 대신 Dunnett test 를 통해 다중비교

Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1 Residual standard error: 6.978 on 68 degrees of freedom

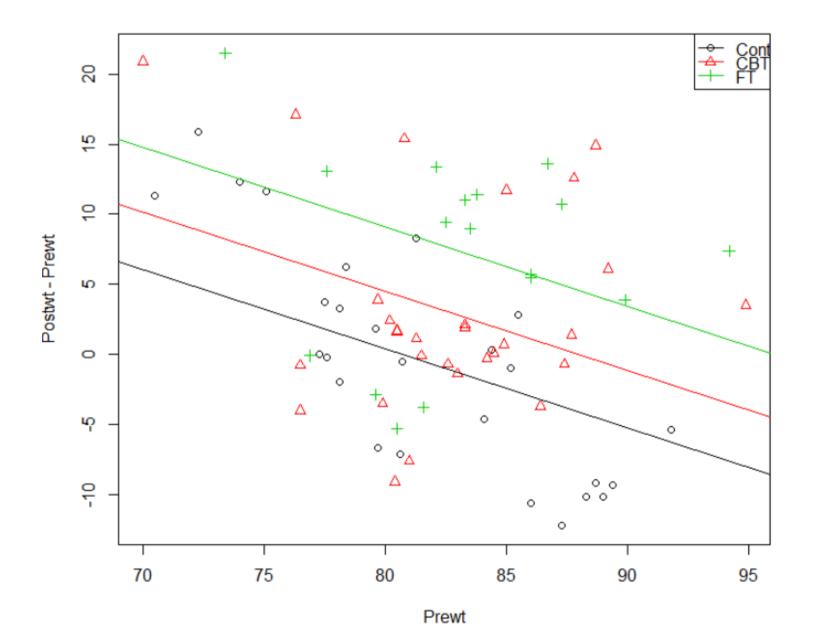
Max

Multiple R-squared: 0.2683, Adjusted R-squared: 0.236 F-statistic: 8.311 on 3 and 68 DF, p-value: 8.725e-05

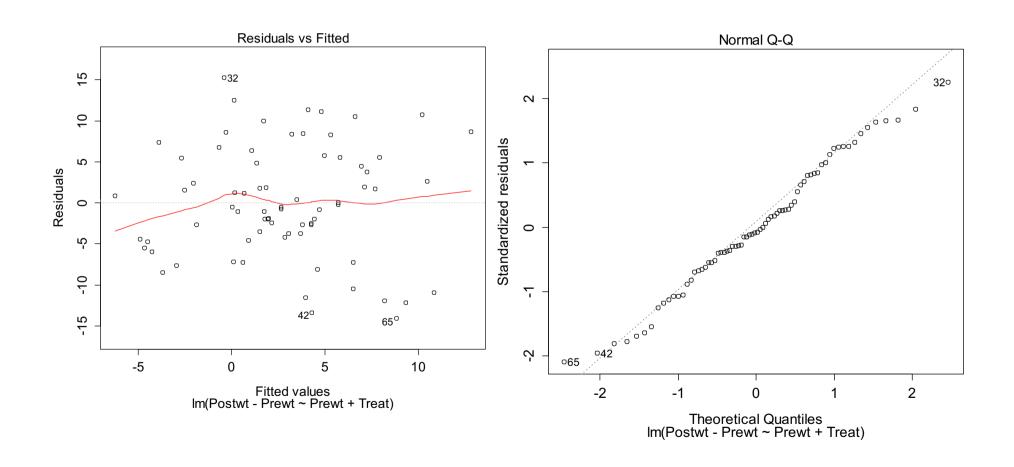
다중비교

```
> dunnett=glht(out,linfct=mcp(Treat="Dunnett"))
> summary(dunnett)
        Simultaneous Tests for General Linear Hypotheses
Multiple Comparisons of Means: Dunnett Contrasts
Fit: lm(formula = Postwt - Prewt ~ Prewt + Treat, data = data)
Linear Hypotheses:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
Cont - CBT == 0 -4.097 1.893 -2.164 0.0637.
FT - CBT == 0 4.563 2.139 0.0674.
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
(Adjusted p values reported -- single-step method)
```

```
> plot(Postwt-Prewt~Prewt,data,col=as.numeric(Treat),pch=as.numeric(Treat))
> abline(45.6740,-0.5655)
> abline(45.6740+4.0971,-0.5655,col=2)
> abline(45.6740+8.6601,-0.5655,col=3)
> legend("topright",c("Cont","CBT","FT"),col=1:3, pch=1:3,lty=1)
```



잔차분석

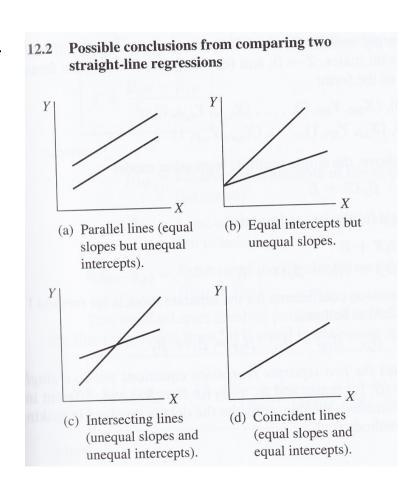


공분산분석: 거식증 치료제

- $\hat{y} = 45.67 0.57 Prewt + 4.10 x_{CBT} + 8.66 x_{FT}$
 - Control: $\hat{y} = 45.67 0.57 Prewt$
 - $CBT: \hat{y} = 45.67 + 4.10 0.57 Prewt$
 - $FT: \hat{y} = 45.67 + 8.66 0.57 Prewt$
 - Prewt이 평균이었던 사람에 대해 CBT는 control
 그룹보다 4.10 만큼 더 몸무게 변화를 주었다.
 - Prewt이 평균이었던 사람에 대해 FT는 control 그룹
 보다 8.66만큼 더 몸무게 변화를 주었다.

더미변수와 회귀분석

- 수축기혈압(Systolic blood pressure; SBP)과 연령 (age)을 40명의 남자와 29명의 여자로부터 기록 (SBP.csv)
- 연령이 높을 수록 수축기혈압이 높은 경향
- 연령과 혈압 사이의 관계가 남녀 간에 상이한가?
 - Y=SBP, X=AGE, Z=1 if female, 0 if male $Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \beta_2 z_i + \beta_3 x_i z_i + \epsilon_i$



• 두회귀선이 평행한가?

 $- H_0: \beta_3 = 0$

```
> model1=lm(SBP~AGE+SEX+AGE*SEX,SBP)
> summary(model1)
call:
lm(formula = SBP ~ AGE + SEX + AGE * SEX, data = SBP)
Residuals:
    Min
            1Q Median
                            3Q
                                   Max
-20.647 -3.410 1.254 4.314 21.153
Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 110.03853
                        4.73610 23.234 < 2e-16 ***
                        0.09632 9.980 9.63e-15 ***
AGE
             0.96135
                        7.01172 -1.849
SEX
           -12.96144
                                       0.0691 .
                        0.14519 -0.083
AGE:SEX
            -0.01203
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 8.946 on 65 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.7759, Adjusted R-squared: 0.7656
F-statistic: 75.02 on 3 and 65 DF, p-value: < 2.2e-16
```

• 두회귀선이동일한가?

```
- H_0: \beta_2 = \beta_3 = 0
```

```
> summary(model3)
lm(formula = SBP ~ AGE, data = SBP)
Residuals:
           1Q Median
                         3Q
-26.782 -7.632 1.968 8.201 22.651
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
0.08929 11.01 <2e-16 ***
            0.98333
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' '1
Residual standard error: 11.1 on 67 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.6441, Adjusted R-squared: 0.6388
F-statistic: 121.3 on 1 and 67 DF, p-value: < 2.2e-16
> anova(model3)
Analysis of Variance Table
Response: SBP
         Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
         1 14951.3 14951.3 121.27 < 2.2e-16 ***
Residuals 67 8260.5 123.3
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

ANCOVA vs. 더미변수를 포함한 회귀분석

ANCOVA

- 주요 관심사는 집단 간 종속변수의 평균 차이
- 공변량의 효과를 통제한 후 집단 간 차이를 파악하는 것이 목적
- 공변량이 전체 평균인 수준에서 종속변수의 평균치를 비교
- 각 집단의 회귀식이 평행하지 않으면 의미 없음
 - → 회귀선들이 평행한지에 대한 검정 후 귀무가설(회귀선이 평행하다)이 기각되지 않으면 ANCOVA 실시
- 더미변수를 포함한 회귀분석
 - 범주형 변수 뿐만 아니라 공변량도 관심대상
 - 만일 회귀선이 평행하지 않다면 해당 설명변수들 간에 교호작용 (interaction effect) 존재
 - 예) 나이가 어릴 때는 여자의 혈압이 더 높지만 나이가 들면 남자의 혈압이 높다