통계로 보는 역사학

목차

- 단순 회귀분석

- 실습 데이터를 활용한 다중 회귀분석

회귀분석?

자연현상 혹은 사회현상이 변수들의 인과관계에 의해 발생할때, 이를 수학적으로 설명하기 위해 사용되는 통계적 방법들중의 하나가 회귀분석(Regression analysis)이다.

통계학에서, 회귀 분석(回歸 分析, 영어: regression analysis)은 관찰된 연속형 변수들에 대해 두 변수 사이의 모형을 구한뒤 적합도를 측정해 내는 분석 방법이다.

참고(#https://ko.wikipedia.org/wiki/%ED%9A%8C%EA%B7%80_%EB%B6%84%EC%84%9D)

실습문제1

다음은 오염된 물고기의 수은 섭취량과 혈액내 수은량에 대한 자료이다.

해당 자료를 활용하여 수은섭취량이 혈중수은량에 영향을 미치는지를 분석하시오.

$$> X <- c(18,20,23,41,60,55,27,58,10,25)$$

> Y <- c(9,12,12,29,31,29,17,37,7,10)

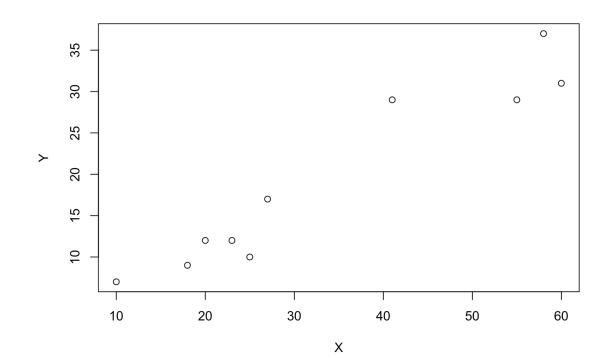
H₀(귀무가설) : 수은섭취량은 혈중수은량에 영향을 주지 않는다.

H₁(대립가설): 수은섭취량은 혈중수은량에 영향을 준다.

산점도 확인

두 변수는 서로 양의 상관이 있다.(양의 상관관계, 선형관계)

> plot(X,Y)



회귀분산분석표

회귀분산분석표: F값을 통해 회귀식의 유의성을 설명한다.

회귀분산분석표

Source(요인)	DF(자유도)	SS(제곱합)	MS(평균제곱)	F(F값)
Reg(회귀)	K-1	SSR	MSR	F
Error(오차)	N-(K-1)-1	SSE	MSE	
total	N-1	SST		

SST(총제곱합, total sum of squares): Y의 관측값들이 가지는 총변동을 나타내는 제곱합 SSE(오차제곱합, error sum of squares): 잔차들의 제곱합으로 Y의 총변동 중 설명이 안된 변동의 값

 $SSR(회귀제곱합, regression sum of squares): <math>Y_i(Y)$ 의 개별값들)의 총변동 중 회귀식에 의해 설명된 변동값

MS(평균제곱, mean square): 제곱합을 자유도로 나눈값

MSR(회귀평균제곱, regression mean square)

MSE(오차평균제곱, error mean square)

F값

Source(요인)	DF(자유도)	SS(제곱합)	MS(평균제곱)	F(F값)
Reg(회귀)	K-1	SSR	MSR	F
Error(오차)	N-(K-1)-1	SSE	MSE	
total	N-1	SST		

$$SST = \sum Y_i^2 - \frac{\left(\sum Y_i\right)^2}{n}$$

SSR =
$$\frac{\left(\sum X_i Y_i - \frac{\sum X_i \sum Y_i}{n}\right)^2}{\sum X_i^2 - \frac{\left(\sum X_i\right)^2}{n}}$$

$$MSE = SSE / (n-(k-1)-1)$$

SSE = SST - SSR

F = MSR / MSE

요인값 검증하기

SSR(회귀제곱합, regression sum of squares)

```
단순 회귀분석(simple regression analysis)
```

요인값 검증하기

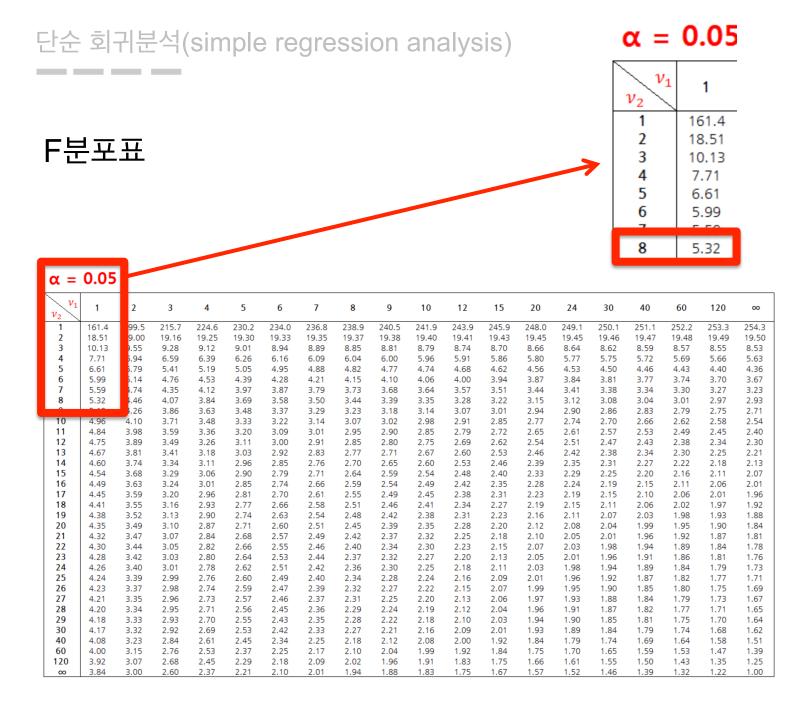
SST(총제곱합, total sum of squares)

```
> SST<-function(Y){</pre>
    YY<-NULL
    for(i in 1:length(Y)){
      out<-Y[i]*Y[i]
+
      YY<-c(YY,out)
+
    outnum<-(sum(YY)-(length(Y)*(mean(Y)^2)))</pre>
+
    return(outnum)
+ }
>
> sst<-SST(Y)</pre>
> sst
[1] 1094.1
```

```
단순 회귀분석(simple regression analysis)
```

요인값 검증하기

- > #SSR(회귀제곱합, regression sum of squares)
- > sse<-sst-ssr
- > #회귀자유도
- > dfr <- 2-1
- > #오차자유도
- > dfe <- 10-dfr-1
- > #MSR(회귀평균제곱, regression mean square)
- > msr<-ssr/dfr
- > #MSE(오차평균제곱, error mean square)
- > mse<-sse/dfe
- > #F_value(F값)
- > fvalue<-msr/mse</pre>



```
단순 회귀분석(simple regression analysis)
```

회귀분산분석표

F값(91.15688)이 F분포표의 F(1,8)=5.32보다 크므로 H₀를 기각하고 H₁을 받아들인다.

 $H_0(7)$ 무가설) : 수은섭취량은 혈중수은량에 영향을 주지 않는다. $H_1(7)$ 다립가설): 수은섭취량은 혈중수은량에 영향을 준다.

회귀분석 결과

```
> summary(lm.simple)
Call:
lm(formula = Y \sim X)
Residuals:
   Min 10 Median 30
                                 Max
-4.2792 -2.2541 -0.2594 1.5192 5.4872
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -0.14827 2.29187 -0.065
                                         0.95
            0.57710 0.06044 9.548 1.2e-05 ***
Χ
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' '1
Residual standard error: 3.322 on 8 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.9193, Adjusted R-squared: 0.9092
F-statistic: 91.16 on 1 and 8 DF, p-value: 1.198e-05
```

Coefficients:

상수항의 p값은 0.95로 0.05 이상이고 X(수은섭취량)의 p값은 0.05이하이다. X(수은섭취량)은 95%의 신뢰수준으로 Y(혈중수은량)에 영향을 미친다.

```
Residual standard error: 3 322 on 8 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.9193, Adjusted R-squared: 0.9092 F-statistic: 91.16 on 1 and 8 DF, p-value: 1.198e-05
```

회귀 모형에 대한 p값은 0.05이하이므로 회귀모형은 유의하다. 설명력은 0.9193로 91%의 설명력을 나타낸다.

```
#R2(결정계수):회귀식의 설명력(유의성)을 나타내는 값R2<-ssr/sst;</li>R2「1] 0.9193198
```

독립성 확인

```
> install.packages("lmtest")
trying URL 'https://cran.rstudio.com/bin/macosx/el-capitan/contrib/3.5/lmtest_0.9-36.tgz'
Content type 'application/x-gzip' length 348464 bytes (340 KB)
downloaded 340 KB
The downloaded binary packages are in
        /var/folders/h4/hwr_1_hn7tz9zrwpjn9b6xcc0000gn/T//Rtmpygz7J0/downloaded_packages
> library(lmtest)
Loading required package: zoo
Attaching package: 'zoo'
The following objects are masked from 'package:base':
    as.Date, as.Date.numeric
> dwtest(lm.simple)
        Durbin-Watson test
data: lm.simple
DW = 2.1559, p-value = 0.5765
alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

독립성 확인

> dwtest(lm.simple)

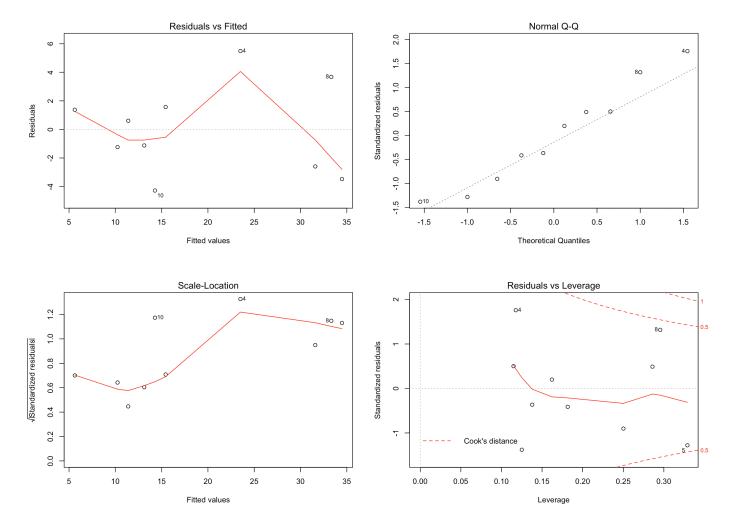
Durbin-Watson test

```
DW = 2.1559, pothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

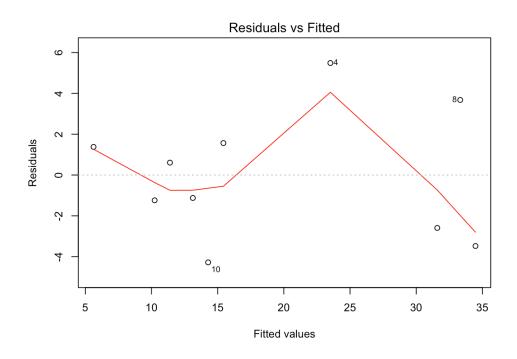
0-4사이에 존재해야하며 2에 가까울수록 독립성을 만족 Durbin-watson값이 2.1559이므로 독립성을 만족하고 있다.

등분산성, 정규성 확인

- > par(mfrow=c(2,2))
- > plot(lm.simple)

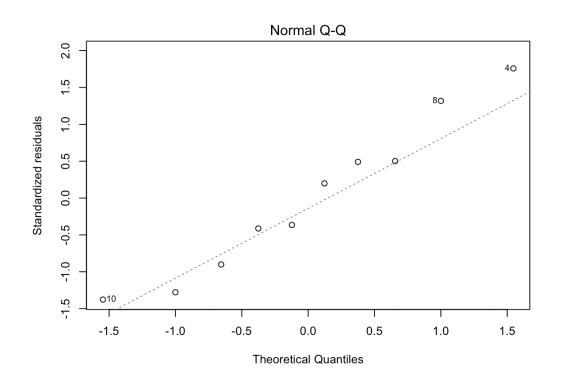


등분산성 확인 (잔차도표)



- 잔차값들이 고루퍼져 있어야함
- 잔차가 고루 퍼져있으므로 등분산성이 만족한다고 할 수 있다.

정규성 확인



- QQ도표는 직선의 형태를 띄므로 정규성도 만족한다.
- 10,8,4번자료가 이상치로 의심되므로 제거하고 분석하여 준다.

등분산성, 정규성 참고: http://webr4statistics.blogspot.com/2016/02/1.html

최종 회귀식

Coefficients:

- 최종 회귀식 : Y_i(혈중수은량) = 0.57710 * X(수은섭취량)

실습 데이터를 활용한 다중 회귀분석

실습데이터를 활용한 다중 회귀분석

- 데이터 확인하기

> str(Ann)

```
'data.frame': 300 obs. of 10 variables:
$ X : int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
$ number : int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
$ last_name : Factor w/ 39 levels "강","고","곽",..: 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 ...
$ first_name : Factor w/ 249 levels "가","가균","가봉",..: 221 160 199 36 165 88 53 152 185 208 ...
$ string : num 1 11 111 11111 1...
$ sex : int 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 ...
$ grade : int 10 6 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
$ final_period : int 1 1 2 2 3 3 4 5 6 6 ...
$ line : int 0 0 0 0 0 0 0 0 0 ...
$ compare_grade: int 0 0 0 0 0 0 0 0 0 ...
```

-지난 시간 정제한 데이터를 활용하여 계급에 영향을 주는 변수와 그 관계를 회귀분석을 통해 검증하시오.

 H_0 : 모든 독립변수는 종속변수에 영향을 주지 않는다. H_1 : 적어도 하나의 독립변수는 종속변수에 영향을 준다.