다변량분석

회귀분석

❖ 다양한 선형회귀모형 종류

Syntax	선형모형	모형에 대한 설명
Y ~ A	$Y = \beta_0 + \beta_1 A + \varepsilon$	Y절편과 기울기
Y ~ -1 + A 또는 Y ~ 0 + A	$Y = \beta_1 A + \varepsilon$	원점(0,0)을 지나는 직선
$Y \sim A + I(A^2)$	$Y = \beta_0 + \beta_1 A + \beta_2 A^2 + \varepsilon$	2차항을 포함한 회귀
Y ~ A + B	$Y = \beta_0 + \beta_1 A + \beta_2 B + \varepsilon$	A와 B 1차항만 포함
Y ~ A:B	$Y = \beta_0 + \beta_1 AB + \varepsilon$	A와 B의 1차 상호작용만 포함
Y ~ A∗B	$Y = \beta_0 + \beta_1 A + \beta_2 B + \beta_3 A B + \varepsilon$	A와 B의 1차항과 상호작용 포함
Y ~ (A + B + C)^2	$Y = \beta_0 + \beta_1 A + \beta_2 B + \beta_3 C + \beta_4 AB + \beta_5 AC + \beta_6 BC + \varepsilon$	A, B, C 1차항과 ()^n의 n차 상호 작용까지 모두 포함한 모형

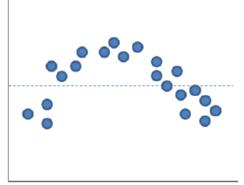
회귀분석

❖ 회귀모형 (잔차분석)

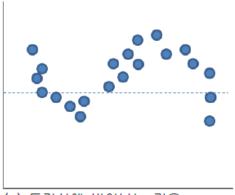
- 1. 회귀함수의 선형성
 - 선형회귀함수가 적합한지 적합하지 않은지에 대한 문제는 자료의 산점도로 확인
 - 즉, 잔치를 각 설명변수(X) 또는 반응변수(y)와의 산점도를 통해 확인
- > 2. 오차항의 등분산성과 독립성
 - 보통 적합된 값(fitted values)과 잔차와의 산점도를 통해 0을 중심으로 랜덤한 형태를 만족해야 함
 - 잔차에 대한 독립성 검정은 Durbin-Watson 검정통계량을 통해 확인 가능
- > 3. 오차항의 정규성
 - 잔치 히스트그램 확인
 - 잔차들에 대해 정규 Q-Q 그림을 통해 확인
 - 정규성을 만족한다는 귀무가설에 대한 Shapiro-Wilks 검정통계량을 통해 확인

회귀분석

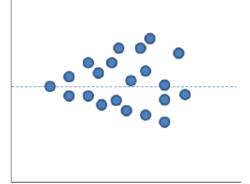
❖ 그래프를 이용한 잔차분석



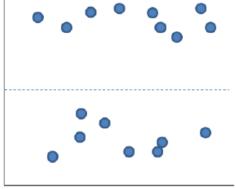
(a) 선형성이 벗어나는 경우



(c) 독립성에 벗어나는 경우

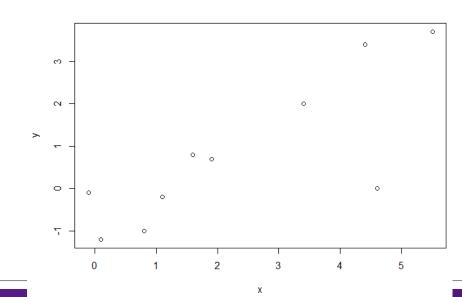


(b) 등분산성이 벗어난 경우



(d) 정규성에 벗어나는 경우

- ❖ 실습 1
 - > 이변량 데이터 (x, y)가 다음과 같은 경우
 - x <- c(1.9, 0.8, 1.1, 0.1, -0.1, 4.4, 4.6, 1.6, 5.5, 3.4)
 - $y \leftarrow c(0.7, -1.0, -0.2, -1.2, -0.1, 3.4, 0.0, 0.8, 3.7, 2.0)$
 - ▶ 분석 전, 변수들간의 선형관계 파악하기
 - 상관관계 분석 또는 산점도 살펴보기 (선형관계 파악하기)
 - plot(x,y)
 - cor(x,y)

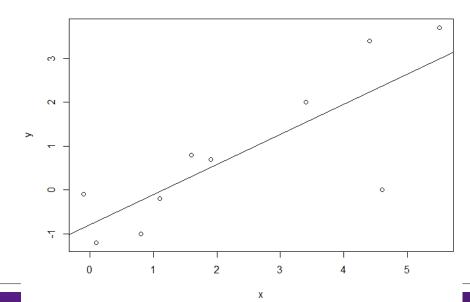


❖ 실습 1

- ▶ 회귀분석 진행
 - out <- Im(y ~ x)
 - summary(out)
- ▶ 그림으로 표현
 - plot(x,y)
 - abline(out)

```
> summary(out)
call:
                               회귀계수의 유의성 검정
lm(formula = y \sim x)
Residuals:
   Min
            1Q Median
                           3Q
                                 Max
-2.3651 -0.4036 0.3208 0.6613 1.1720
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -0.7861
                       0.5418 -1.451 0.18485
             0.6850
                              3.801 0.00523 **
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 1.083 on 8 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.6436, Adjusted R-squared: 0.599
F-statistic: 14.45 on 1 and 8 DF, p-value: 0.005231
```

회귀모형에 대한 적합성 검정



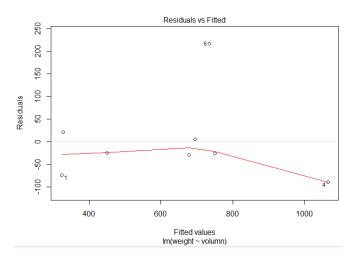
- ❖ 실습 1
 - 추정된 회귀식 표현하기
 - 5
 - 적합된 데이터 및 예측하기
 - pred_y <- predict(out, newdata = data.frame(x=x))</p>
 - out\$fitted.values #값이 동일한지 확인하기
 - 새로운 데이터로 예측
 - pred_1 <- predict(out, newdata= data.frame(x=2.3))
 - pred_2 <- predict(out, newdata= data.frame(x= c(1, 2.2, 6.7)))</p>

❖ 실습 2

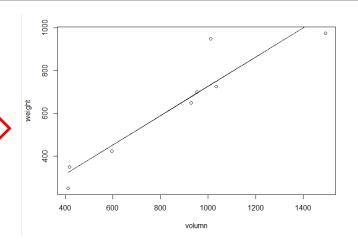
- ▶ 책의 부피(독립, volume)와 무게(종속, weight)에 대해 회귀분석을 실시하시오.
 - volume <- c(412, 953, 929, 1492, 419, 1010, 595, 1034)
 - weight <- c(250, 700, 650, 975, 350, 950, 425, 725)
 - plot(volume, weight)
 - 회귀분석 실시 및 결과 (Im함수와 summary 함수이용)

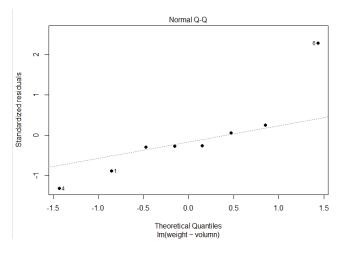
```
> anova(book.lm)
> book.lm <- lm(weight ~ volumn)</pre>
                                                     Analysis of Variance Table
> summary(book.lm)
                                                     Response: weight
call:
                                                             Df Sum Sq Mean Sq F value
                                                     volumn 1 437878 437878 41.923 0.0006445 ***
lm(formula = weight ~ volumn)
                                                     Residuals 6 62669 10445
                                                     Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residuals:
    Min
             10 Median
                              30
                                      Max
-89.674 -39.888 -25.005
                           9,066 215,910
Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                         97.5588 0.424 0.686293
(Intercept) 41.3725
volumn
                          0.1059 6.475 0.000644 ***
              0.6859
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 102.2 on 6 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.8748, Adjusted R-squared: 0.8539
F-statistic: 41.92 on 1 and 6 DF, p-value: 0.0006445
```

- ❖ 실습 2
 - 회귀식 그림으로 표현
 - plot(volume, weight)
 - lines(volume, book.lm\$fitted.values)
 - ▶ 잔차분석 그래프



plot(book.lm, which=1)





plot(book.lm, which=2, pch=16)

- ❖ D.I.Y 1
 - ▶ R에 내장된 데이터 women 이용하여 분석하시오.
 - data(women)
 - women
 - weight 종속, height 독립변수
 - 물음에 답하시오.
 - weight에 대한 height의 산점도를 그리시오.
 - 단순선형회귀직선을 구하여 산점도에 함께 나타내시오.
 - 모형 적합성에 대해 검정하시오.
 - 회귀계수가 유의한지 검정하시오.
 - 결정계수를 구하고 해석하시오.
 - 잔차에 대해 독립성, 등분산성, 정규성을 만족하는 잔차그림과 Q-Q 그림을 그리고 설명 하시오.

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$$
 , $i = 1, 2, \dots, n$

- > data(women)
- > women

	riometr.	
	height	weight
1	58	115
2	59	117
3	60	120
4	61	123
5	62	126
6	63	129
7	64	132
8	65	135
9	66	139
10	67	142
11	. 68	146
12	69	150
13	70	154
14	71	159
15	72	164

❖ D.I.Y 2 (다중회귀분석)

- 내장된 데이터 airquality 를 활용하여 회귀분석을 실시하시오.
 - data(airquality)
 - airquality [,1:4] 데이터를 사용
 - Ozone 종속변수이며, Solar R (일조량), Wind(풍속), Temp(기온) 은 독립변수
- ▶ 분석하기
 - 각 변수들간의 상관분석 및 산점도 그리기
 - 3개의 독립변수를 활용하여 다중회귀분석을 실시
 - 모형 적합성 및 회귀계수의 유의성 검정하기
 - 잔차분석(그래프 그리기: 히스토그램, 적합값과 잔차 산점도, Q-Q plot)

회귀분석 과제

❖ 부동산 가격 예측 (보스턴 지역 주택 가격 데이터 활용)

- > 데이터 소개
 - 보스턴 지역 주택 가격 데이터 (MASS 패키지의 Boston 데이터)

library(MASS) data <- Boston

- 변수
 - · crim: 범죄발생률
 - zn: 주거지 중 2500 ft² 이상 크기의 대형주택이 차지하는 비율
 - indus: 소매상 이외의 상업지구의 면접 비율
 - chas: 찰스강과 접한 지역은 1, 아니면 0인 더미변수
 - nox: 산화질소 오염도
 - ・ rm: 주거지당 평균 방 개수
 - age: 소유자 주거지 중 1940년 이전에 지어진 집들의 비율
 - dis: 보스턴의 5대 고용중심으로부터의 가중 평균 거리
 - · rad: 도시 순환 고속도로에의 접근 용이 지수
 - tax: 만달러당 주택 재산세율
 - ptratio: 학생-선생 비율
 - black: 흑인(BK) 인구 비율이 0.63과 다른 정도의 제곱 (1000(BK 0.63)2
 - Istat : 저소득 주민들의 비율 퍼센트
 - medv: 소유자 주거지 주택 가격

회귀분석 과제

- ❖ 부동산 가격 예측 (보스턴 지역 주택 가격 데이터 활용)
 - ▶ 데이터 나누기
 - 학습 데이터로 모형 적합
 - 검증 데이터로 모형을 평가, 비교하고, 최종 모형 선택
 - 테스트 데이터로 최종모형의 일반화 능력 평가
 - ▶ 분석 절차
 - 데이터 타입, 기초 통계량, 시각화 등 탐색적 데이터 분석 실시 (일변량 데이터)
 - 수치형 변수들간의 상관분석 진행 (이변량 데이터)
 - 종속변수와 독립변수들 간의 관계를 파악
 - 독립변수들 간의 관계 파악
 - 모형 평가 (학습과 검증 데이터로 판단)
 - 회귀 모형의 적합성, 회귀계수의 유의성 검정, 잔차평가, 정확도(RMSE) 평가 등
 - 다양한 회귀모형와 비교분석
 - 이차항을 고려한 선형회귀, 나무 모형, 랜덤 포레스트, 부스팅 등

회귀분석 과제

❖ 부동산 가격 예측 (보스턴 지역 주택 가격 데이터 활용)

- ▶ 데이터 나누기
 - set.seed(1606)
 - n <- nrow(data)
 - idx <- 1:n
 - training_idx <- sample(idx, n * .60)
 - idx <- setdiff(idx, training_idx)
 - validate_idx <- sample(idx, n * .20)
 - test_idx <- setdiff(idx, validate_idx)
 - training <- data[training_idx,]
 - validation <- data[validate_idx.]
 - test <- data[test_idx,]