

## 12장 회귀분석

### 12.1

(1)  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \beta_2 x_i^2 + \epsilon_i$

-  $\frac{\partial}{\partial \beta_0} Y_i = 1, \frac{\partial}{\partial \beta_1} Y_i = x_i, \frac{\partial}{\partial \beta_2} Y_i = x_i^2 \Rightarrow$  선형

(2)  $Y_i = e^{\beta_0 + \beta_1 x_i} \epsilon_i$

-  $\frac{\partial}{\partial \beta_0} Y_i = e^{\beta_0 + \beta_1 x_i} \epsilon_i, \frac{\partial}{\partial \beta_1} Y_i = x_i e^{\beta_0 + \beta_1 x_i} \epsilon_i \Rightarrow$  비선형

(3)  $Y_i = \frac{\beta_0}{1 + \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)} + \epsilon_i$

-  $\frac{\partial}{\partial \beta_0} Y_i = \frac{1}{1 + \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)}, \frac{\partial}{\partial \beta_1} Y_i = \frac{-\beta_0 \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)}{\{1 + \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)\}^2}, \frac{\partial}{\partial \beta_2} Y_i = \frac{-\beta_0 x_i \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)}{\{1 + \exp(\beta_1 + \beta_2 x_i)\}^2} \Rightarrow$

비선형

(4)  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 \sin(tx_i) + \beta_2 \cos(tx_i) + \epsilon_i, t$ 는 임의의 상수

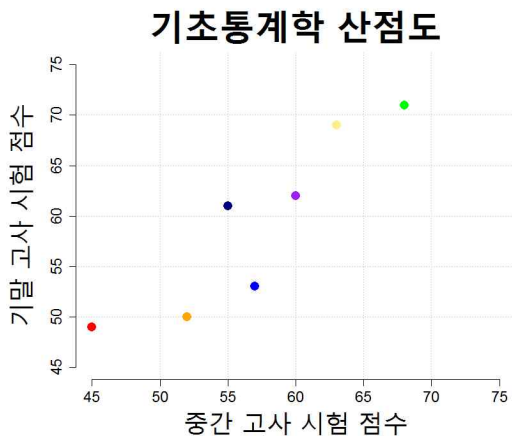
-  $\frac{\partial}{\partial \beta_0} Y_i = 1, \frac{\partial}{\partial \beta_1} Y_i = \sin(tx_i), \frac{\partial}{\partial \beta_2} Y_i = \cos(tx_i) \Rightarrow$  선형

(5)  $\log Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \log \epsilon_i$

-  $\frac{\partial}{\partial \beta_0} \log Y_i = 1, \frac{\partial}{\partial \beta_1} \log Y_i = x_i \Rightarrow$  선형

### 12.2

(1)



(2)  $\widehat{corr}(X, Y) = 0.9031$

(3)  $\hat{\beta}_0 = -1.712, \hat{\beta}_1 = 1.067$

(4) ① 65.5379 ② -3.7959 ③ 56.99831 ④ 4.0001

(5) 가설:  $H_0 : \beta_1 = 0$  vs  $H_1 : \beta_1 \neq 0$

- test statistic = 4.702 >  $t_{0.025, 5} = 2.571$ 이므로 유의수준 5%에서  $H_0$  기각

$\Rightarrow$  5% 유의수준에서 중간시험점수가 기말시험점수에 영향을 준다고 할 수 있음

- p-value = 0.00533  $\therefore$  (유의수준 5%  $H_0$  기각)

$$(6) s^2 = \frac{SSE}{n-2} = \frac{87.31535}{5} = 17.46307 \Rightarrow s = 4.1789$$

$$- S_{xx} = \sum x_i^2 - \frac{(\sum x_i)^2}{7} = 23196 - \frac{160000}{7} = 338.8571$$

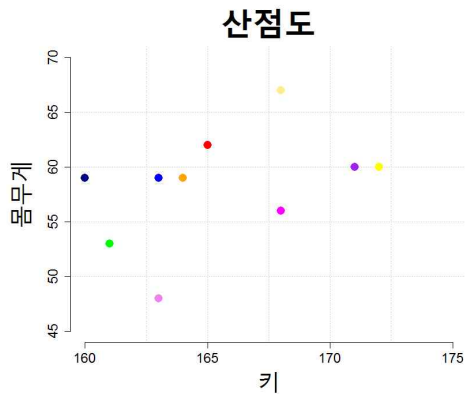
$$- \bar{x} = \frac{400}{7} = 57.1429$$

$$\Rightarrow x = 55 \text{에서의 반응변수 } Y(\text{기말점수}) \text{ 예측값의 표준오차: } s \sqrt{1 + \frac{1}{7} + \frac{(55 - \bar{x})^2}{S_{xx}}} = 4.4938$$

$$- 95\% \text{ 신뢰구간 } 56.973 \pm t_{0.025,5} \times 4.4938 = [52.7492, 61.2474]$$

### 12.3

(1) 대체로 키와 몸무게 간에는 양의 상관관계를 보인다.



$$(2) r_{xy} = 0.7100$$

$$(3) \hat{y} = -131.7009 + 1.1522x$$

$$(4) \text{가설: } H_0: \beta_1 = 1 \text{ vs } H_1: \beta_1 \neq 1$$

$$- \text{검정통계량: } t = \frac{1.1522 - 1}{0.2693} = 0.5652 < t_{0.025,18} = 2.101 \text{ 이므로 } 5\% \text{ 유의수준에서 } H_0 \text{ 기각 못함}$$

$\Rightarrow$  기울기가 1이라고 할 수 있음

$$(5) s^2 = \frac{SSE}{n-2} = \frac{628.059}{18} = 34.8922 \Rightarrow s = 5.9070$$

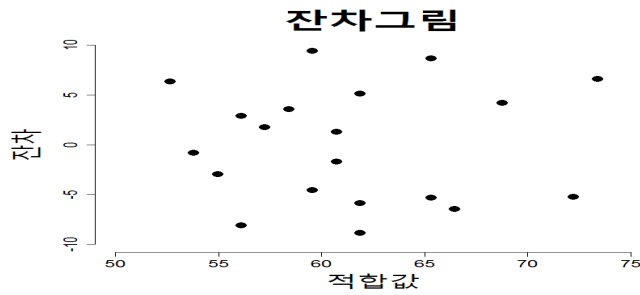
$$- S_{xx} = 561941 - \frac{(3351)^2}{20} = 480.95$$

$$- \bar{x} = 167.55$$

$$\Rightarrow x = 185 \text{에서 } y(\text{몸무게}) \text{ 예측값의 표준오차: } s \sqrt{1 + \frac{1}{20} + \frac{(185 - 167.55)^2}{S_{xx}}} = 7.6635$$

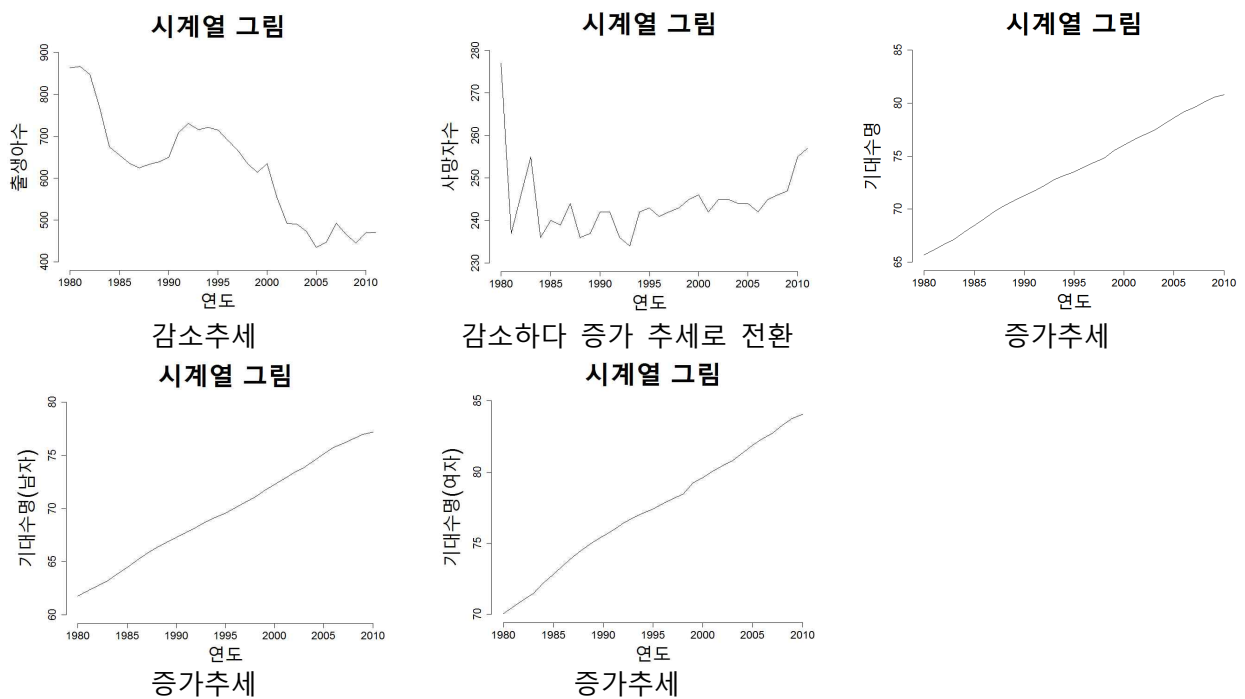
$$\Rightarrow 95\% \text{ 신뢰구간: } 81.4561 \pm t_{0.025,18} \times 7.6635 = [65.3553, 97.5569]$$

(6) 등분산성 가정을 위반하지 않은 것으로 보임



## 12.4

(1)



(2) 가설:  $H_0 : \beta_1 = 0$  vs  $H_1 : \beta_1 \neq 0$

① 출생아수:  $\hat{y} = 24103.3140 - 11.7667x$

- 검정통계량:  $|t| = |-9.8591| > 2.042 = t_{0.025, 30}$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각  
 $\Rightarrow$  5% 유의수준에서 연도에 따라 출생아 수는 차이(감소)가 있다고 할 수 있음

② 사망자수:  $\hat{y} = 87.3145 + 0.0786x$

- 검정통계량:  $|t| = 0.5065 < 2.042 = t_{0.025, 30}$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각 못함  
 $\Rightarrow$  5% 유의수준에서 연도에 따라 사망자 수는 차이(감소)가 있다고 할 수 없음

③ 기대수명:  $\hat{y} = -933.4614 + 0.5048x$

- 검정통계량:  $|t| = 127.4310 > 2.045 = t_{0.025, 29}$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각  
 $\Rightarrow$  연도에 따라 기대수명은 차이(증가)가 있다고 할 수 있음

④ 기대수명(남자):  $\hat{y} = -974.2178 + 0.5233x$

- 검정통계량:  $|t| = 156.2161 > 2.045 = t_{0.025, 29}$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각

⇒ 연도에 따라 남자기대수명은 차이(증가)가 있다고 할 수 있음

⑤ 기대수명(여자):  $\hat{y} = -833.6767 + 0.4567x$

- 검정통계량:  $|t| = 83.3794 > 2.045 = t_{0.025, 29}$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각

⇒ 연도에 따라 여자기대수명은 차이(증가)가 있다고 할 수 있음

(3)

① 출생아수: 334.58(천 명)  $\Rightarrow [192.1728, 476.9872]$

② 사망자수: 246.1451(천 명)  $\Rightarrow [227.6204, 264.6698]$

③ 기대수명: 86.2346(년)  $\Rightarrow [85.8247, 86.6445]$

④ 기대수명(남자): 82.8482(년)  $\Rightarrow [82.5016, 83.1948]$

⑤ 기대수명(여자): 88.8573(년)  $\Rightarrow [88.2916, 89.4240]$

(4) 2028년

(5) 남자의 기대수명 기울기가 큼  $\Rightarrow$  가능성 있음  $\Rightarrow$  2111년

12.5

(1)  $s.e(\hat{\beta}_1) = \frac{\sqrt{MSE}}{\sqrt{S_{xx}}} = 0.3 \Rightarrow \sqrt{MSE} = 0.3\sqrt{S_{xx}} = 0.3\frac{10}{3} = 1 \Rightarrow MSE = 1$

(2) 가설:  $H_0 : \beta_1 = 0$  vs  $H_1 : \beta_1 \neq 0$

- 검정통계량:  $|t| = 1.2/0.3 = 4 > t_{0.025, 18} = 2.100$  이므로 5% 유의수준에서  $H_0$  기각

⇒ 제품인지도의 제공이 판매량에 영향을 준다고 할 수 있음

(3)  $s.e(\hat{\beta}_0) = \sqrt{MSE} \sqrt{\frac{1}{20} + \frac{\bar{x}^2}{S_{xx}}} = 1 \sqrt{\frac{1}{20} + \frac{10^2}{100/9}} = 3.0083$

-  $\hat{\beta}_0 \pm t_{0.025}(18) \times s.e(\hat{\beta}_0) = 20 \pm 2.100 \times 3.0083 = [13.6826, 26.3174]$

(4)  $\hat{y} = 20 + 1.2x^2 \Rightarrow 50 = 20 + 1.2x^2 \Rightarrow x = \sqrt{25} = 5$

12.6

(1)  $L(\alpha) = \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha)^2$

-  $\frac{\partial}{\partial \alpha} L(\alpha) = - \sum_{i=1}^n 2(y_i - \alpha) = 0 \Rightarrow \hat{\alpha} = \bar{y} = \sum y_i / n$

-  $E(\hat{\alpha}) = E(\bar{Y}) = \alpha$

-  $Var(\hat{\alpha}) = Var(\bar{Y}) = \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$

(2)  $L(\beta) = \sum_{i=1}^n (y_i - \beta x_i)^2$

-  $\frac{\partial}{\partial \beta} L(\beta) = \sum_{i=1}^n 2(y_i - \beta x_i)x_i = 0 \Rightarrow \hat{\beta} = \frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2}$

①  $E(\hat{\beta}) = \frac{\sum E(Y_i)x_i}{\sum x_i^2} = \frac{\beta \sum x_i^2}{\sum x_i^2} = \beta$

$$- \text{Var}(\hat{\beta}) = \text{Var}\left(\sum Y_i x_i / \sum x_i^2\right) = \frac{\sum x_i^2 \text{Var}(Y_i)}{(\sum x_i^2)^2} = \frac{\sigma^2}{\sum x_i^2}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta} \sim N\left(\beta, \sigma^2 / \sum x_i^2\right), \quad \frac{\hat{\beta} - \beta}{\sigma / \sqrt{\sum x_i^2}} \sim N(0, 1)$$

$$\textcircled{2} \sigma^2 \text{이 알려져 있지 않은 경우, } \hat{\sigma}^2 = \text{MSE} = \frac{\text{SSE}}{n-1}$$

$$- \text{SSE} = \sum (Y_i - \hat{\beta} x_i)^2 = \sum y_i^2 - \frac{\left\{\sum x_i y_i\right\}^2}{\sum x_i^2} = \sum y_i^2 - \hat{\beta} \sum x_i y_i$$

$$- \text{검정통계량: } \frac{\hat{\beta}}{\sqrt{\text{MSE} / \sum x_i^2}} \sim t_{n-1}$$

## 12.8

$$(1) \hat{y} = 11.052 + 0.065 \times \text{Time} - 0.168 \times \text{Quarter1} + 0.218 \times \text{Quarter2} + 0.161 \times \text{Quarter3}$$

$$(2) 2010\text{년 1분기} \Rightarrow \text{Time}=49, \text{Quarter1}=1, \text{Quarter2}=0, \text{Quarter3}=0$$

$$\Rightarrow \hat{y} = 11.052 + 0.065 \times 49 - 0.168 = 14.069$$

$$(3) 2010\text{년 2분기} \Rightarrow \text{Time}=50, \text{Quarter1}=0, \text{Quarter2}=1, \text{Quarter3}=0$$

$$\Rightarrow \hat{y} = 11.052 + 0.065 \times 50 + 0.218 = 14.52$$

$$- 2010\text{년 4분기} \Rightarrow \text{Time}=52, \text{Quarter1} \sim 3 = 0$$

$$\Rightarrow \hat{y} = 11.052 + 0.065 \times 52 = 14.432$$

$$- |\hat{y}_2 - \hat{y}_4| = 0.088$$