

배점: 1-25, 2-15, 3-50, 4-40, 5-15 : 합계 145점

1. (1) 반응변수  $Y$ 가 kg 단위를 가질 때 오차제곱합  $SSE$ 와 결정계수  $R^2$ 는 각각 어떠한 단위를 가지는가?
- (2) 설명변수가 4개 있는 회귀모형  $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \varepsilon$ 에서 가설  $H_0 : \beta_1 = 0, \beta_3 - \beta_4 = 0$ 에 대한 F 검정을 수행하고자 한다. 이 경우에 완전모형과 축소모형은 각각 어떻게 주어지는가?

(3) PRESS는  $\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_{i(i)})^2$  으로 정의된다. 이 공식에서  $\hat{y}_{i(i)}$ 는 무엇인가?

(4) 분산안정화변환(variance stabilizing transformation)이란 무엇인가?

(5) 한 모집단에서의 평균을 추정하는 문제에 대한 통계모형은 다음과 같이 설정된다.

$$Y_i = \mu + \varepsilon_i, \quad i=1, \dots, n$$

$Y_i$ 의 모평균  $\mu$ 의 최소제곱추정량은  $Y_i$ 의 표본평균  $\bar{Y}$ 로 주어짐을 보여라.

(6) 모형선택 문제에서 사용되는 간결함의 원칙(principle of parsimony)을 간결하게 설명하여라.

(7) (True/False) 회귀분석에서 설명변수들의 편제곱합을 모두 더하면 회귀제곱합(SSR)이 된다.

(8) (True/False) 잔차들은 서로 독립이고 동일한 분산을 가진다.

2. 반응변수  $Y$ 와 설명변수  $X_1$ 의 산점도에서  $X_1 = 54$  근처에서 불연속점(discontinuity point)의 가능성이 나타나 이것을 구체적으로 조사하기 위해 다음의 모형을 적합하였다.

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 Z_2 + \beta_3 X_a + \varepsilon$$

위의 모형에서  $Z_2$ 는  $X_1$ 이 54 이하이면 0, 54보다 크면 1의 값을 갖는 가변수이고,

$X_a = (X_1 - 54) \cdot Z_2$ 이다. 위의 모형을 적합한 결과가 다음과 같을 때 각 질문에 답하여라.

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	30.5	3.640	8.38	0.000157
X1	2.83	0.361	7.84	0.000228
Z2	1.24	0.408	3.04	0.022803
Xa	-1.75	0.412	-4.25	0.005380

- (1)  $X_1$ 이 54 이하인 경우와 54 보다 큰 경우에 대해 각각 해당되는 모집단 회귀식을 구하여라.
- (2) 위의 두 모집단 회귀식에서 각각  $X_1=54$ 를 대입한 후 그 차이를 계산하여라.
- (3) (1)에서 구한 두 회귀식을 그림으로 나타내어라.
- (4) 위의 적합된 결과를 이용하여 불연속점의 가능성에 대해 검정하여라.
- (5) 위의 적합된 결과를 이용하여 두 부분의 기울기가 같다는 가설을 검정하여라.

3. 다음은 4개의 지역(region)에서 성장하는 어느 열대나무에 대한 분석이다.

관련변수: 반응변수-무게(weight, kg), 설명변수-지름(diameter, cm), 지역(region)

변수 region은 범주형변수(1, 2, 3, 4)이므로 가변수로 변환되어 사용된다.

```
tree <- read.table("D:/tree2.txt")
names(tree) <- c("region", "diameter", "weight")
head(tree)
```

	region	diameter	weight
1	1	7.2	10.404
2	1	8.2	18.161
3	1	10.3	25.778
4	1	10.1	20.511
5	1	10.7	21.870
6	1	13.3	47.186

**# Model 1**

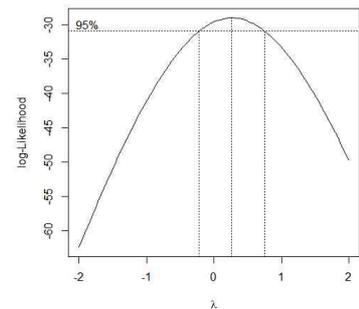
```
fit1 <- lm(weight ~ factor(region) - 1, data=tree)
summary(fit1)
```

```
Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
factor(region)1  23.985      6.062   3.956 0.000779 ***
factor(region)2  27.243      6.062   4.494 0.000222 ***
factor(region)3  16.430      6.062   2.710 0.013472 *
factor(region)4  16.582      6.062   2.735 0.012752 *

Residual standard error: 14.85 on 20 degrees of freedom
Multiple R-squared:  0.717,    Adjusted R-squared:  0.6604
F-statistic: 12.67 on 4 and 20 DF,  p-value: 2.69e-05
```

**\*\*\* Model 1에 대한 질문**

- (1) 추정된 회귀식은 무엇인가?
- (2) 상수항이 제외된 이유는 무엇인가?
- (3) 각 회귀계수 추정치의 의미는 무엇인가?
- (4) 분석에 사용된 자료의 수는 몇 개인가?



[그림 1]

**# Model 2**

```
fit2 <- lm(weight ~ factor(region), data=tree)
summary(fit2)
```

```
Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)      23.985      6.062   3.956 0.000779 ***
factor(region)2   3.258      8.573   0.380 0.707909
factor(region)3  -7.555      8.573  -0.881 0.388672
factor(region)4  -7.403      8.573  -0.863 0.398100
```

```
Residual standard error: 14.85 on 20 degrees of freedom
F-statistic: 0.8007 on 3 and 20 DF,  p-value: 0.508
```

**\*\*\* Model 2에 대한 질문**

- (5) 추정된 회귀식은 무엇인가?
- (6) 지역1과 지역3에서의 평균 무게 차이에 대한 추정값은 얼마인가? 이 차이는 유의한가?
- (7) 위의 모형에 변수 diameter가 설명변수로 포함되어 회귀계수 추정값  $\hat{\beta}$ 이 나왔다고 가정하자. 이때 반응변수 weight(kg)의 단위를 g으로, 설명변수 diameter(cm)의 단위를 mm로 변환하면 회귀계수 추정값  $\hat{\beta}$ 은 어떻게 변하는가?
- (8) [그림 1]은 fit2에 대해 boxcox() 함수를 적용한 결과이다. 해석하여라.

**# Model 3**

```
fit3 <- lm(log(weight) ~ log(diameter) + factor(region) + log(diameter):factor(region), data=tree)
```

```
summary(fit3)
```

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	-1.88763	0.72793	-2.593	0.0196 *
log(diameter)	2.17653	0.31807	6.843	3.95e-06 ***
factor(region)2	-0.32517	0.81687	-0.398	0.6958
factor(region)3	0.10403	0.82410	0.126	0.9011
factor(region)4	-0.18701	0.85696	-0.218	0.8300
log(diameter):factor(region)2	<b>0.08167</b>	0.35593	0.229	0.8214
log(diameter):factor(region)3	-0.16326	0.36374	-0.449	0.6596
log(diameter):factor(region)4	-0.01637	0.37839	-0.043	0.9660

Residual standard error: 0.1529 on 16 degrees of freedom  
Multiple R-squared: 0.9709, Adjusted R-squared: 0.9581  
F-statistic: 76.19 on 7 and 16 DF, p-value: 4.308e-11

**\*\*\* Model 3에 대한 질문**

- (9) 지역2에 대한 추정회귀식을 적어라.
- (10) 회귀계수 추정값 0.08167의 의미를 설명하여라.
- (11) 지역1과 지역2에 대한 회귀식에서 절편의 차이와 기울기의 차이를 각각 검정하여라.

**# Model 4**

```
fit4 <- lm(log(weight) ~ log(diameter) + factor(region), data=tree)
```

```
summary(fit4)
```

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	-1.83481	0.21905	-8.376	8.41e-08 ***
log(diameter)	2.15337	0.09250	23.280	1.98e-15 ***
factor(region)2	-0.13821	0.08368	-1.652	0.11504
factor(region)3	-0.25147	0.08441	-2.979	0.00771 **
factor(region)4	-0.22498	0.08414	-2.674	0.01501 *

Residual standard error: 0.1449 on 19 degrees of freedom  
Multiple R-squared: 0.9689, Adjusted R-squared: 0.9624  
F-statistic: 148.1 on 4 and 19 DF, p-value: 4.852e-14

**\*\*\* Model 4에 대한 질문**

- (12) 부분 F 검정을 이용하여 Model 3에서 2차 교호작용항들이 필요한지를 검정하여라.
- (13) 'log(diameter)'의 계수  $\beta_1$ 에 대한 95% 신뢰구간을 구하여라.
- (14) 'log(diameter)'의 계수  $\beta_1$ 에 대한 가설  $H_0: \beta_1 = 1.9$ ,  $H_1: \beta_1 \neq 1.9$ 을 검정하여라.
- (15)  $\hat{\beta}_1$ 의 분산인  $Var(\hat{\beta}_1)$ 의 추정값은 얼마인가?
- (16) 위의 분석에서 오차분산  $\sigma^2$ 의 추정값은 얼마인가?

4. 다음은 교재 3장과 6장의 연습문제에서 사용되었던 프로 야구선수들의 연봉과 관련한 7개의 설명변수들에 대해 회귀분석을 한 결과이다. 각 물음에 답하여라.

(참고: 변환된 연봉을 사용함.)

$$\text{설정된 모형} : \text{new}Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \beta_5 X_5 + \beta_6 X_6 + \beta_7 X_7 + \varepsilon$$

**[출력물 1]**

```
KBO1$newY = log10(KBO1$Y) *1000
```

```
summaryf(regsubsets(newY ~ X1 + X2 + X3 + X4 + X5 + X6 + X7, KBO1, nbest=3))
```

	X1	X2	X3	X4	X5	X6	X7	rss	rsq	adjr2	cp	bic	PRESS
1 ( 1 )						*		6403060	0.73616	0.73451	194.9438	-205.67	6672706
1 ( 2 ) *	*							8974603	0.63019	0.62788	336.6902	-150.98	9206715
1 ( 3 )				*				9758671	0.59788	0.59537	379.9089	-137.41	9982347
2 ( 1 ) *		*				*		3219891	0.86732	0.86565	21.4840	-311.95	3444851
2 ( 2 )				*	*			3356064	0.86171	0.85997	28.9900	-305.24	3578066
2 ( 3 )			*		*			3428497	0.85873	0.85695	32.9826	-301.78	3641716
3 ( 1 ) *	*			*	*	*		2985239	0.87699	0.87465	10.5497	-319.12	3215247
3 ( 2 ) *		*		*	*			3060848	0.87387	0.87148	14.7174	-315.07	3317406
3 ( 3 ) *	*	*		*	*			3109292	0.87188	0.86945	17.3877	-312.52	3366655
4 ( 1 ) *	*			*	*	*		2826972	0.88351	0.88054	3.8259	-322.86	3087241
4 ( 2 ) *	*	*		*	*	*		2901351	0.88045	0.87740	7.9257	-318.65	3170830
4 ( 3 ) *	*	*		*	*	*		2926101	0.87943	0.87636	9.2900	-317.27	3185035
5 ( 1 ) *	*	*		*	*	*		2798100	0.88470	0.88101	4.2344	-319.43	3104240
5 ( 2 ) *	*	*		*	*	*		2804915	0.88442	0.88072	4.6101	-319.04	3095588
5 ( 3 ) *	*		*	*	*	*		2817569	0.88390	0.88018	5.3076	-318.31	3122884
6 ( 1 ) *	*	*	*	*	*	*		2794684	0.88484	0.88038	6.0461	-314.54	3145122
6 ( 2 ) *	*	*	*	*	*	*		2797635	0.88472	0.88026	6.2088	-314.37	3159586
6 ( 3 ) *	*	*	*	*	*	*		2798489	0.88469	0.88022	6.2559	-314.32	3134426
7 ( 1 ) *	*	*	*	*	*	*		2793847	0.88488	0.87964	8.0000	-309.50	3199826

(1) [출력물 1]을 참조하여 모형선택 기준으로 ‘수정된 결정계수’, ‘맬로우즈  $C_p$ ’, ‘BIC’, ‘PRESS를 사용할 때 선택되는 모형을 각각 적어라.

**[출력물 2] : Model 1**

```
fit1 <- lm(newY ~ X1 + X2 + X3 + X4 + X5 + X6 + X7, data=KBO1)
```

```
summary(fit1)
```

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	3402.81696	30.66093	110.982	< 2e-16 ***
X1	2.48695	1.15108	2.161	0.032276 *
X2	1.08313	5.04473	0.215	0.830281
X3	0.98934	1.95585	0.506	0.613694
X4	-0.87068	1.90541	-0.457	0.648350
X5	3.66287	1.55127	2.361	0.019467 *
X6	0.43701	0.04238	10.311	< 2e-16 ***
X7	12.45796	3.66209	3.402	0.000853 ***

Residual standard error: 134.7 on 154 degrees of freedom  
 Multiple R-squared: 0.8849, Adjusted R-squared: 0.8796  
 F-statistic: 169.1 on 7 and 154 DF, p-value: < 2.2e-16

```
summary(vif(fit1))
```

VIF:

X1	X2	X3	X4	X5	X6	X7
25.72	6.72	20.30	18.48	7.93	2.89	2.05

Variance Proportion:

	Eigenvalues	Cond. Index	X1	X2	X3	X4	X5	X6	X7
1	4.959201	1.0000	0.00143724	4.3803e-03	0.00182526	0.0019161	0.0044911	0.0070282	0.00334790
2	1.233973	2.0047	0.00065091	2.2875e-03	0.00091503	0.0013423	0.0020794	0.0798404	0.23792689
3	0.397326	3.5329	0.00751518	2.2010e-01	0.00863472	0.0189235	0.0146731	0.0451210	0.03509586
4	0.230743	4.6360	0.00226230	2.3454e-02	0.00018960	0.0057245	0.0179209	0.8406168	0.70188835
5	0.102953	6.9404	0.07310091	6.0026e-05	0.00805499	0.0409848	0.8679144	0.0051251	0.00786510
6	0.055133	9.4842	0.02923598	4.5884e-01	0.42105002	0.3085543	0.0015895	0.0033703	0.01352608
7	0.020671	15.4889	0.88579749	2.9088e-01	0.55933038	0.6225545	0.0913315	0.0188981	0.00034982

(2) [출력물 2]에서 다중공선성 여부를 판단하여라.

(3) 만약 변수들에 선형종속이 1개 있는 경우 어느 변수들 간에 있을 가능성이 높은가?

### [출력물 3] : Model 2

```
fit2 <- lm(newY ~ X1 + X5 + X6 + X7, data=KBO1)
```

```
summary(fit2)
```

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	3.397e+03	3.013e+01	112.732	< 2e-16 ***
X1	2.520e+00	5.627e-01	4.478	1.44e-05 ***
X5	3.937e+00	1.328e+00	2.965	0.00350 **
X6	4.349e-01	4.203e-02	10.349	< 2e-16 ***
X7	1.302e+01	3.614e+00	3.604	0.00042 ***

Residual standard error: 134.2 on 157 degrees of freedom  
Multiple R-squared: 0.8835, Adjusted R-squared: 0.8805  
F-statistic: 297.7 on 4 and 157 DF, p-value: < 2.2e-16

```
anova(fit2)
```

Analysis of Variance Table

Response: newY

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
X1	1	15293718	15293718	849.359	< 2.2e-16 ***
X5	1	365604	365604	20.304	1.284e-05 ***
X6	1	5548152	5548152	308.125	< 2.2e-16 ***
X7	1	233876	233876	12.989	0.0004203 ***
Residuals	157	2826972	18006		

```
drop1(fit2, test="F")
```

Single term deletions

Model:

```
newY ~ X1 + X5 + X6 + X7
```

	Df	Sum of Sq	RSS	AIC	F value	Pr(>F)
<none>			2826972	1592.3		
X1	1	361056	3188028	1609.8	20.0518	1.443e-05 ***
X5	1	158267	2985239	1599.1	8.7896	0.0035025 **
X6	1	1928347	4755320	1674.5	107.0936	< 2.2e-16 ***
X7	1	233876	3060848	1603.2	12.9886	0.0004203 ***

```
lmtest::dwtest(fit2)
```

Durbin-Watson test

data: fit2

DW = 1.8352, p-value = 0.1253

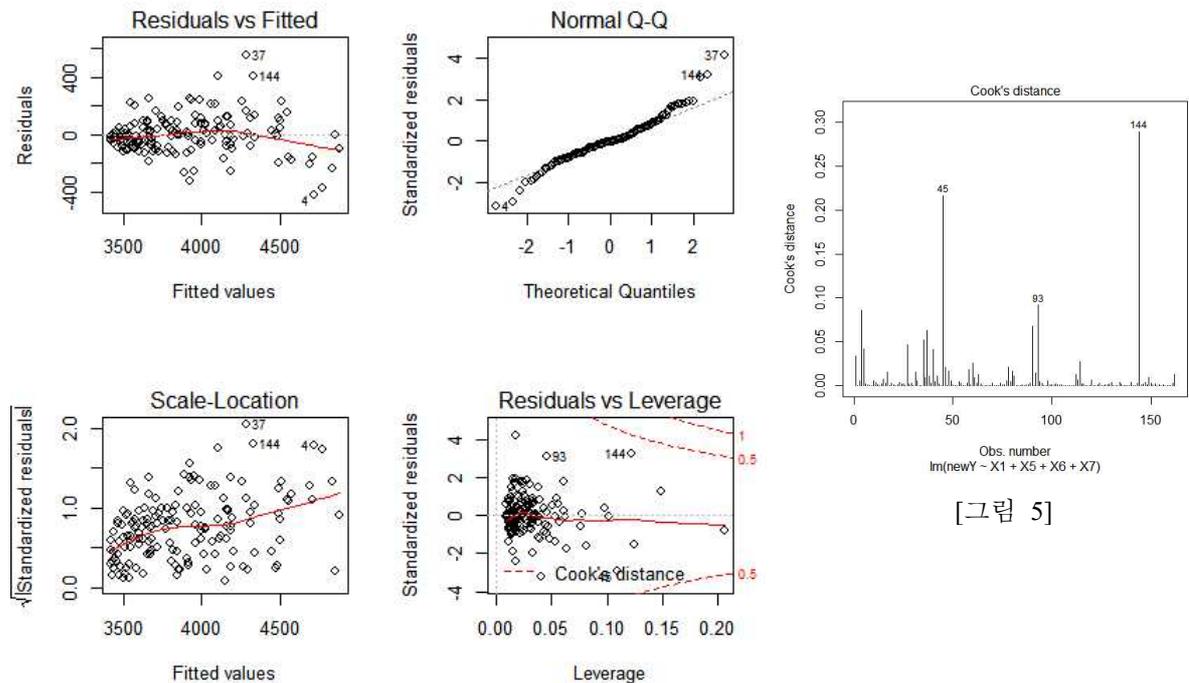
alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0

- (4) 부분 F 검정을 이용하여 Model 1, Model 2 중에서 어느 모형이 좋은지를 판정하여라.
- (5) 더빈-왓슨 검정결과를 해석하여라.
- (6) ‘Model 2’에서  $H_0: \beta_1 = \beta_5 = \beta_6 = \beta_7 = 0$ 에 대한 검정을 실시하여라.
- (7) 순차제곱합의 의미를 간략하게 설명하여라. 그리고 변수 ‘X5’의 순차제곱합은 얼마인가?
- (8) 편제곱합의 의미를 간략하게 설명하여라. 그리고 변수 ‘X5’의 편제곱합은 얼마인가?
- (9) 위에서 변수 ‘X7’의 순차제곱합과 편제곱합이 같은 이유는 무엇인가?
- (10) ‘Model 2’의 4개 설명변수들 중에서 반응변수에 제일 중요하게 영향을 주는 변수는 무엇인가? 그 이유는?
- (11) [출력물1]에서 ‘Model 2’의 press값은 얼마인가? ‘Model 2’의 오차제곱합(SSE)와 크기를 비교하여라. 큰 차이가 나는 경우 그것이 의미하는 것은 무엇인가?
- (12) ‘Model 2’에 대한  $R^2_{Prediction}$ 의 값을 구하고,  $R^2$ 와 비교하여라.

5. 다음은 앞의 모형에 대해 추가적인 분석을 실시한 결과이다.

(답을 적을 때 그림 번호를 반드시 표시할 것.)

plot(fit2) (그림 번호: 좌상-1, 우상-2, 좌하-3, 우하-4)



[그림 5]

- (1) 오차항에 대한 가정 중 등분산성과 정규성이 성립하는지 설명하여라.
- (2) “특이점”은 몇 개 정도 있는지를 판단하여라.
- (3) 큰 지렛값에 대한 기준값이 0.12이라면 “높은 지렛점”은 몇 개 정도 있는가?
- (4) 기준값 0.1를 사용할 때 Cook의 거리 측도에서 나타나는 영향력 관측치는 몇 개인가?  
Cook의 거리 측도는 무엇에 미치는 영향력 정도를 나타내는가?