

더위로 아이스크림 판매량 예측하기

1951 ~ 1953년, 미국인들은 왜 아이스크림을 사먹었나?

데이터 요약

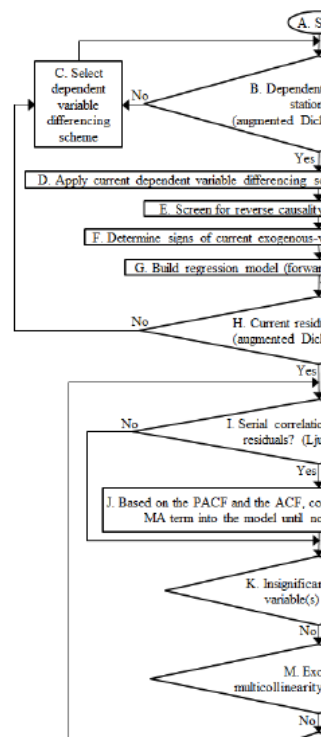
- 1951 3월 18일부터 ~ 1953년 7월 11일까지,
- 4주를 묶음하여 만든 총 30개 시점의 데이터

데이터명	설명
Cons	아이스크림 소비량,(인당 파인트)
Average Income	가구당 평균 소득(달러)
Price	아이스크림의 가격(파인트당 달러)
Temp	4주간 평균 기온(화씨)

ARIMAX 모델 적합 프로시저

- 출력 계열을 안정된 ARIMA 모형으로 적합
- 입력 계열을 위에서 적합된 구조와 계수를 이용하여 적합
- 두 계열의 잔차를 여과
- 그레인저 인과성 검정 시행
- -> 반드시 입력계열만이 출력계열에 영향을 미쳐야하며, 그 반대는 인과성
- 양 쪽의 잔차들을 이용하여 CCF 구조 파악
- CCF에서 추정한 모수를 이용해 충격반응가중치 추정, 모델 가적합
- 가적합 모형의 잔차 검정
- -> 시계열성이 존재하는 경우, ARMA 모형 적합
- -> 시계열성이 존재하지 않는 경우, 적합 완료

Figure 8. ARIMAX model-building algorithm



선형 필터? ARMA?

- 외국 모델과 서울대 교안의 설명이 상이
- 서울대 교안의 경우, 잔차를 선형필터를 따르는 독립된 모델의 선형 결합으로 인식
- 외국 레퍼런스는, 이를 Y 와 잔차의 ARIMA 모형을 따르는 모델로 인식
- 둘 다 테스트해보기로 결정

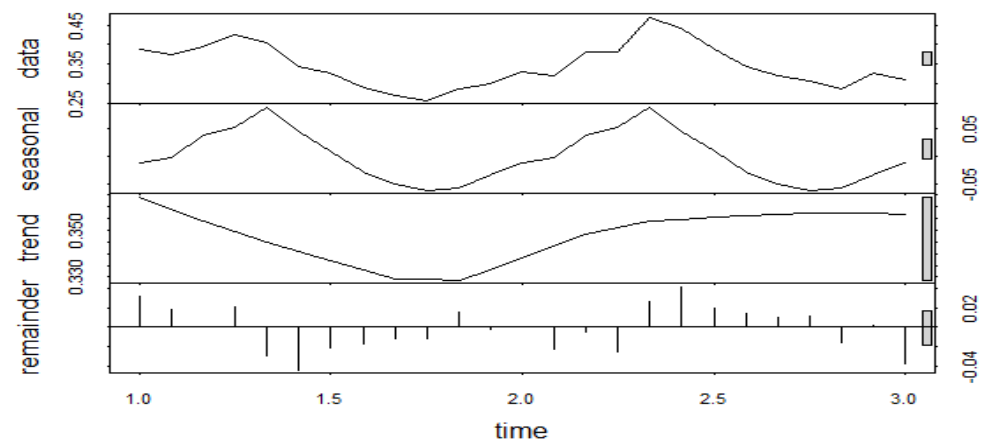
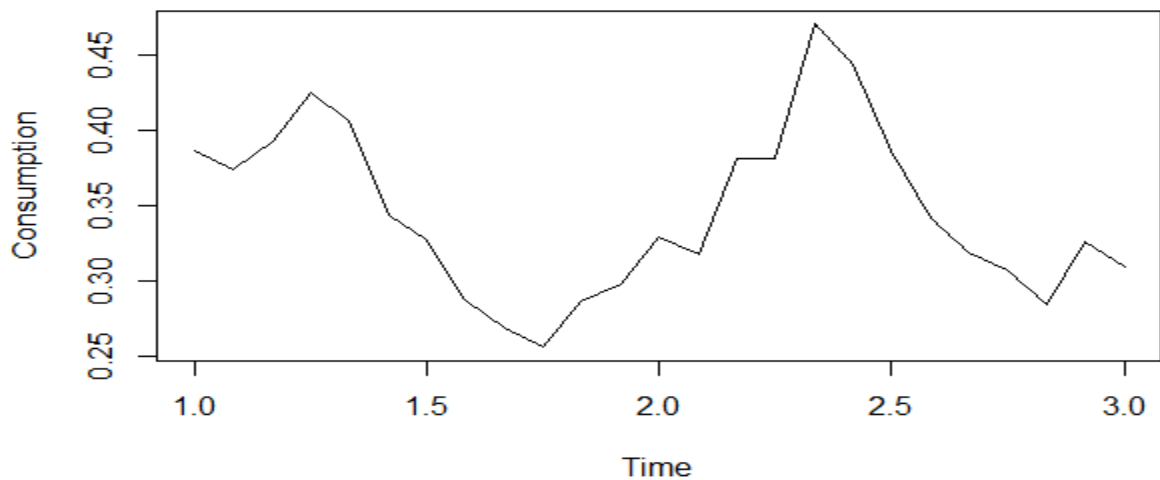
데이터 구조

- 30개 시점의 아이스크림 판매량과 온도, 소득, 가격의 데이터
- 25개 시점은 적합용으로 쓰고, 5개는 사후 검정용으로 활용

	x	cons	income	price	temp
1	1	0.386	78	0.270	41
2	2	0.374	79	0.282	56
3	3	0.393	81	0.277	63
4	4	0.425	80	0.280	68
5	5	0.406	76	0.272	69
6	6	0.344	78	0.262	65
7	7	0.327	82	0.275	61
8	8	0.288	79	0.267	47
9	9	0.269	76	0.265	32
10	10	0.256	79	0.277	24
11	11	0.286	82	0.282	28
12	12	0.298	85	0.270	26
13	13	0.329	86	0.272	32
14	14	0.318	83	0.287	40
15	15	0.381	84	0.277	55
16	16	0.381	82	0.287	63
17	17	0.470	80	0.280	72

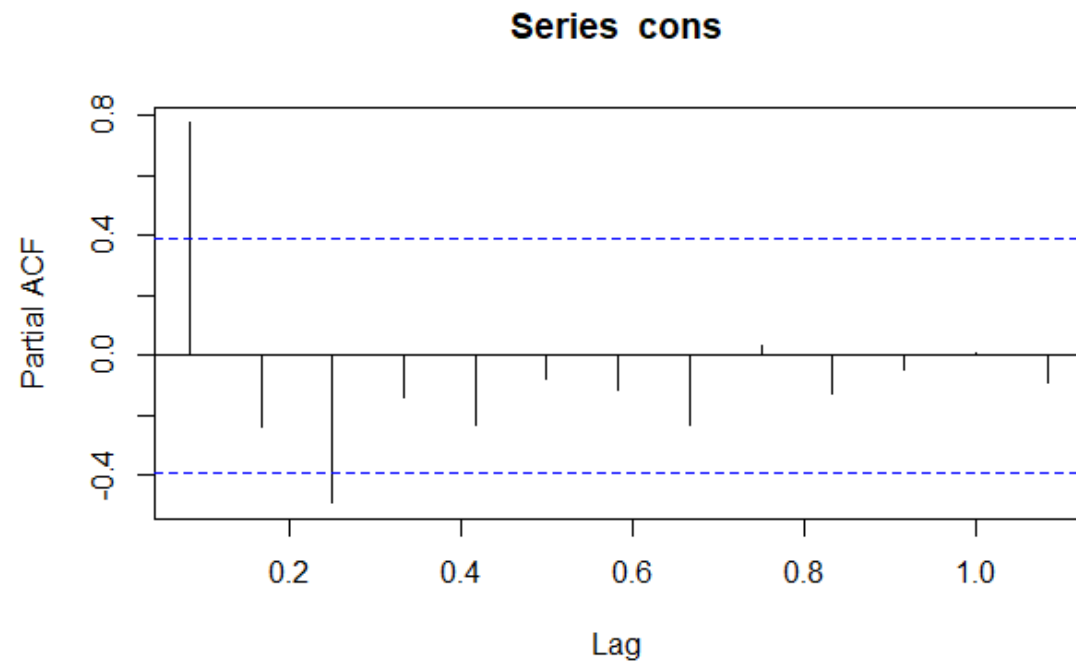
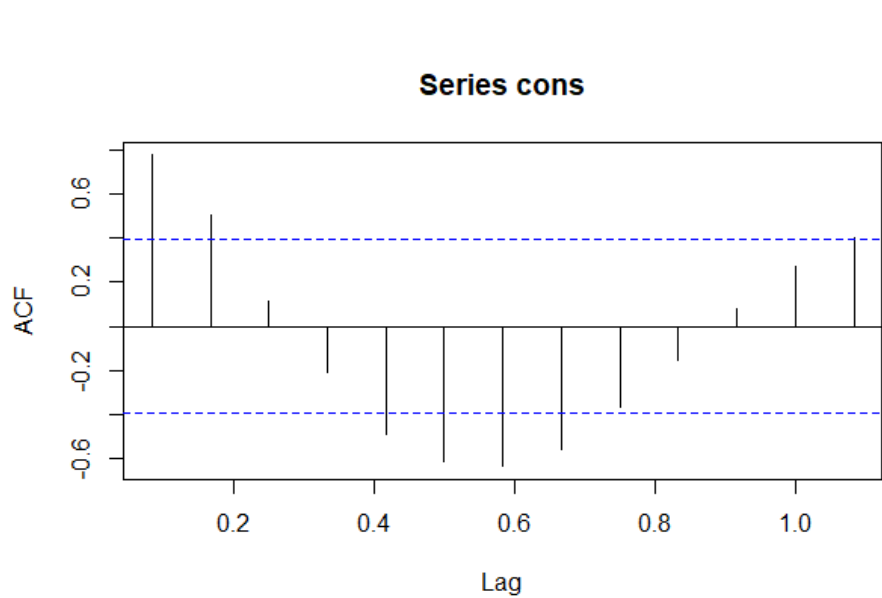
ARIMA 모형 적합

- 아이스크림 판매량



- 추세는 존재하지 않는 것으로 보인다
- 하지만, 계절성은 분명히 존재한다.

ARIMA 모형 적합



- ACF 그래프가 지수함수적으로 줄어들지 않는다.
- 단위근이 존재하는 것으로 의심할 수 있다.

ARIMA 모형 적합

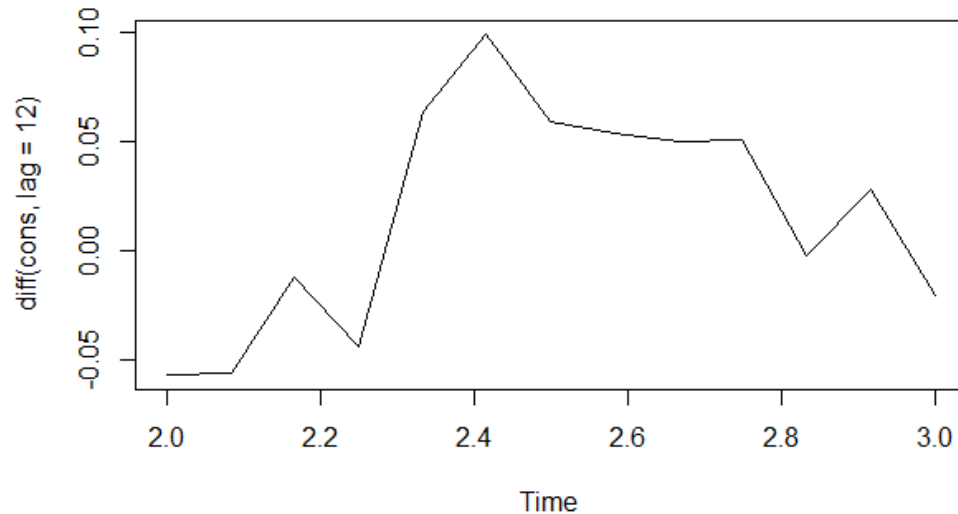
```
Augmented Dickey-Fuller Test
alternative: stationary

Type 1: no drift no trend
  lag    ADF p.value
[1,]   0 -0.674  0.428
[2,]   1 -0.581  0.461
[3,]   2 -0.662  0.432
Type 2: with drift no trend
  lag    ADF p.value
[1,]   0 -1.61  0.470
[2,]   1 -1.89  0.371
[3,]   2 -2.91  0.062
Type 3: with drift and trend
  lag    ADF p.value
[1,]   0 -1.59  0.720
[2,]   1 -1.87  0.609
[3,]   2 -2.82  0.254
----
Note: in fact, p.value = 0.01 means p.value <= 0.01
> |
```

- ADF 테스트

- 테스트 결과, 상수항은 있고 추세는 없는 모형의 경우 $p.value = 0.470$
- 이는 단위근이 존재한다는 귀무가설을 기각하기에는 매우 높은 확률

ARIMA 모형 적합



Augmented Dickey-Fuller Test
alternative: stationary

Type 1: no drift no trend

	lag	ADF	p.value
[1,]	0	-1.73	0.0819
[2,]	1	-1.46	0.1486
[3,]	2	-1.19	0.2458

Type 2: with drift no trend

	lag	ADF	p.value
[1,]	0	-1.95	0.350
[2,]	1	-1.93	0.357
[3,]	2	-1.59	0.477

Type 3: with drift and trend

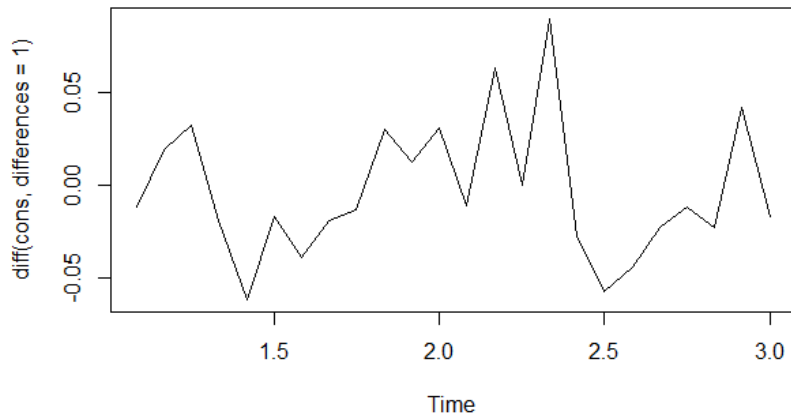
	lag	ADF	p.value
[1,]	0	-1.321	0.828
[2,]	1	-1.043	0.915
[3,]	2	-0.736	0.956

Note: in fact, p.value = 0.01 means p.value <= 0.01

>

- 계절 차분후 다시 ADF 테스트를 해본 결과,
- 상수항이 없고 추세가 없는 모형에서 p-value는 0.08로, 충분히 감당 가능한 p-value가 도출되었다.

ARIMA 모형 적합



```
Type 1: no drift no trend
      lag   ADF p.value
[1,]  0 -4.04  0.0100
[2,]  1 -2.34  0.0218
[3,]  2 -2.71  0.0100
Type 2: with drift no trend
      lag   ADF p.value
[1,]  0 -3.97  0.0100
[2,]  1 -2.31  0.2187
[3,]  2 -2.72  0.0891
Type 3: with drift and trend
      lag   ADF p.value
[1,]  0 -3.87  0.0307
[2,]  1 -2.24  0.4619
[3,]  2 -2.65  0.3146
----
Note: in fact, p.value = 0.01 means p.value <= 0.01
> |
```

- 한편, 일반 1계차분의 경우 더 파워풀한 결과가 나왔다.
- 일반 1계 차분이 정답인걸까?

ARIMA 모형 적합

- Box-test
- 잔차들의 시계열성을 검증하는 Box-test를 시행한 결과
- 일반 차분보다 계절차분이 더 파워풀한 결과가 나왔다.

```
Box-Ljung test
data: resid(a)
X-squared = 14.972, df = 20, p-value = 0.778
```

```
Box-Ljung test
data: resid(a)
X-squared = 8.6604, df = 20, p-value = 0.9865
```

- 물론, 둘 모두 시계열성이 존재하지 않는다는 귀무가설을 충분히 채택 가능할 정도로 p-value가 크다.

ARIMA 모형 적합

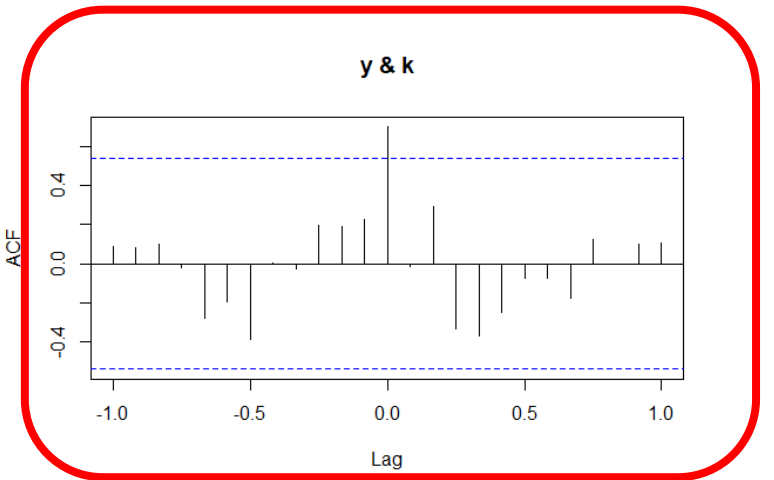
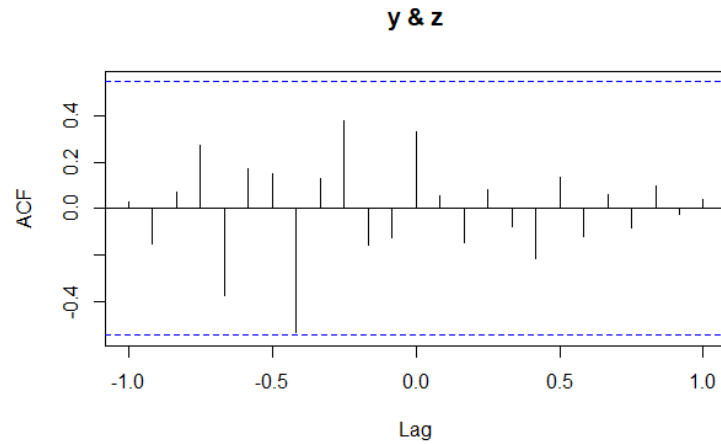
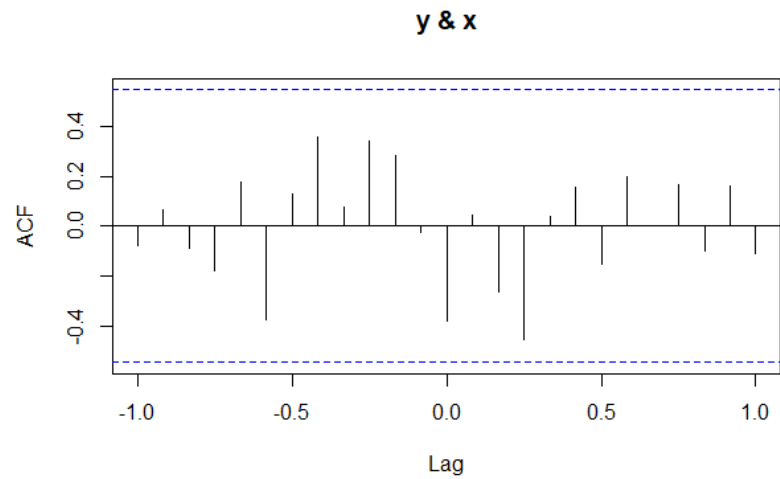
- ARIMA(1,0,0),(0,1,0)[12]로 모형을 적합하고,
- 그 구조를 투입계열 변수들에도 똑같이 적용한다.

```
# ARIMA(1,0,0),(0,1,0)[12]로 모형 적합하기
cons_seasonal = diff(cons, lag=12)
income_seasonal = diff(income, lag=12)
price_seasonal = diff(price, lag=12)
temp_seasonal = diff(temp, lag=12)
```

```
a <- arima(cons_seasonal, order=c(1,0,0))
```

```
b = arima(income_seasonal, order=c(1,0,0), fixed=c(a$coef))
c = arima(price_seasonal, order=c(1,0,0), fixed=c(a$coef))
d = arima(temp_seasonal, order=c(1,0,0), fixed=c(a$coef))
```

CCF 구조 확인



- 유일한 상관관계는 판매량 - 온도에서 나타났으며,
- 지연모수는 0이고 투입계열 모수 0인 충격반응가중치를 상정할 수 있다.

$$y = w_0 X_0 + \varphi$$

모형 적합

- -가적합

```
su1 = ts.intersect(cons_seasonal,temp_seasonal)
su1.fit <- arimax(su1[,1],order=c(1,0,0),xtransf=su1[,2],transfer=list(c(0,0)))
```

- 가적합 잔차를 ARMA로 적합하는 것을 Y와 잔차의 ARIMA로 보는 외국 논문에 맞게 적합을 시도
- 잔차 검정 결과 가적합 잔차 e는 ARMA(1,0)을 의심할 수 있으므로, 이를 order에 반영한다.

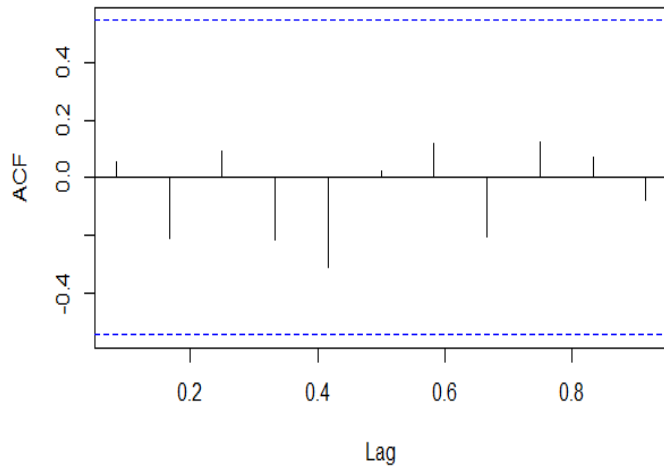
모형 적합

- Box – test 및 잔차 검정

```
Box-Ljung test  
  
data: su1res  
X-squared = 0.051375, df = 1, p-value = 0.8207
```

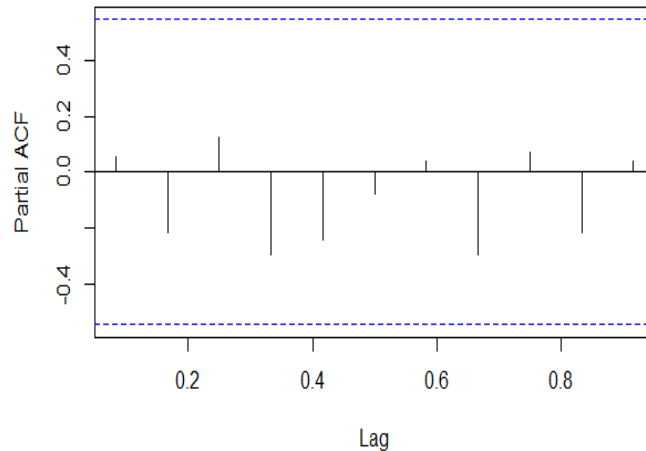
<잔차의 acf>

Series su1res



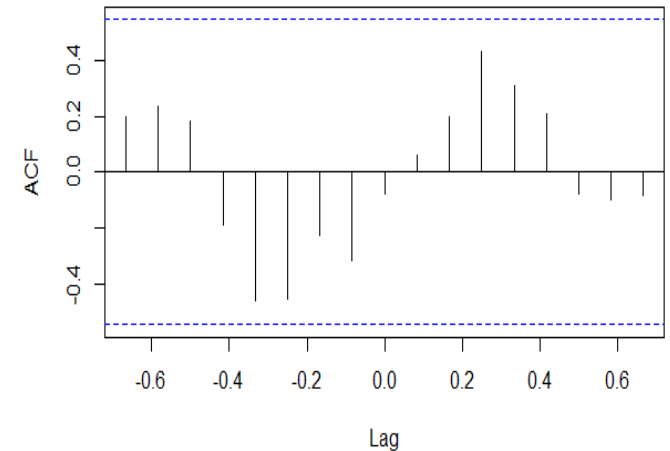
<잔차의 PACF>

Series su1res



<투입계열과 잔차의 CCF>

temp_seasonal & su1res

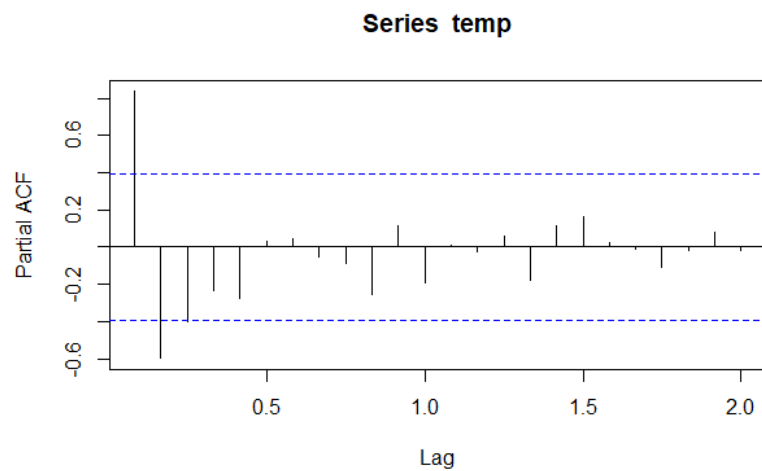
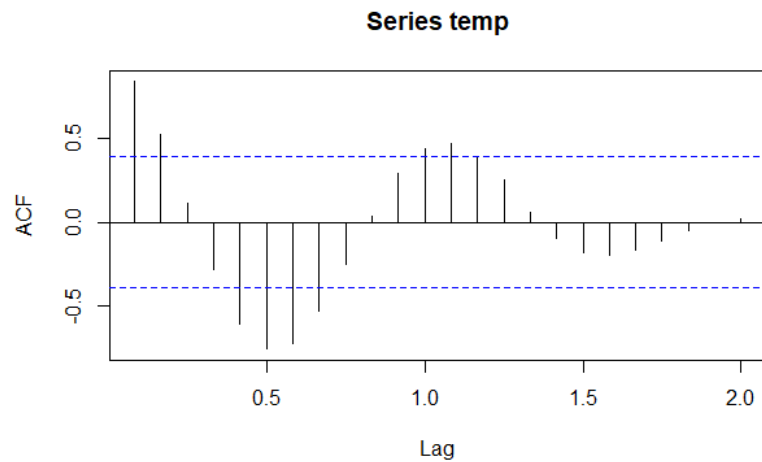


BOX-test 결과 잔차의 시계열성은 제거되었고, 완전한 백색잡음이 되었다.

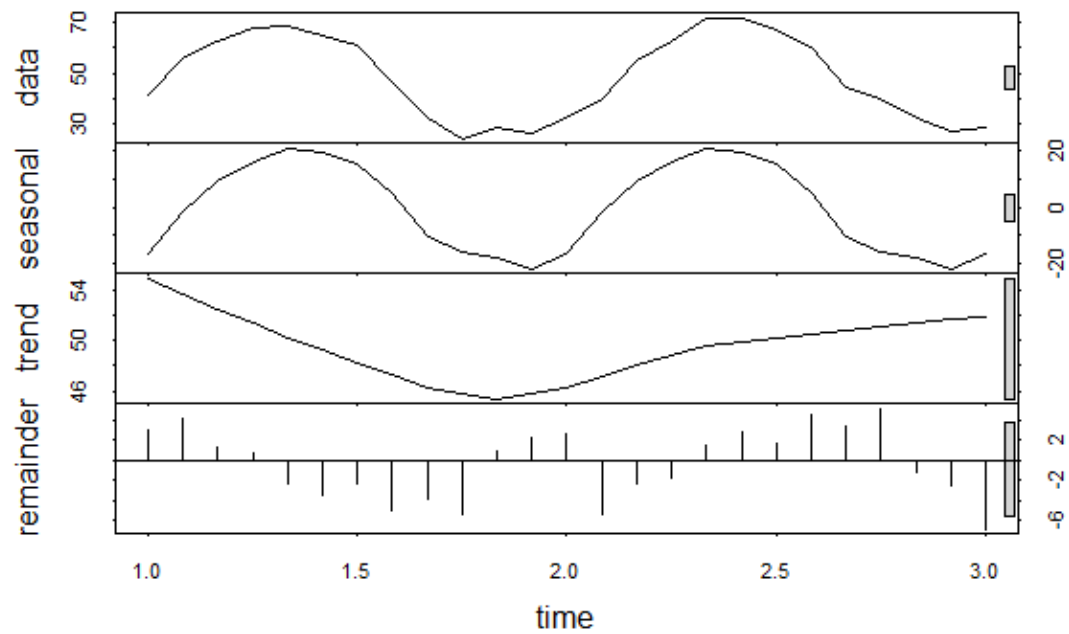
모형 테스트

- 예측값 생성
- 예측을 위해 투입계열인 temp에 대한 5차시 예측값을 생성한다.
- 이를 미리 빼둔 26 ~ 30차시의 원래 데이터와 비교하여 오차율을 본다.

모형 테스트



산출계열인 cons와 마찬가지로
온도 역시 강력한 계절성을 의심해볼 수 있다.



모형 테스트

<계절 차분>

```
Augmented Dickey-Fuller Test
alternative: stationary

Type 1: no drift no trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -1.30 0.2074
[2,] 1 -1.83 0.0673
[3,] 2 -2.16 0.0332
Type 2: with drift no trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -1.33 0.569
[2,] 1 -2.16 0.272
[3,] 2 -2.34 0.208
Type 3: with drift and trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -0.408 0.979
[2,] 1 0.312 0.990
[3,] 2 -0.161 0.990
----
Note: in fact, p.value = 0.01 means p.value <= 0.01
```

<일반 1계차분>

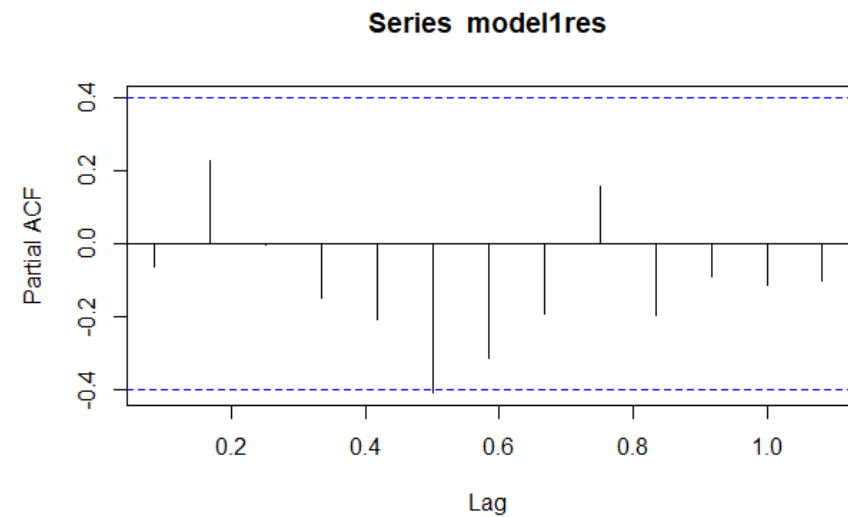
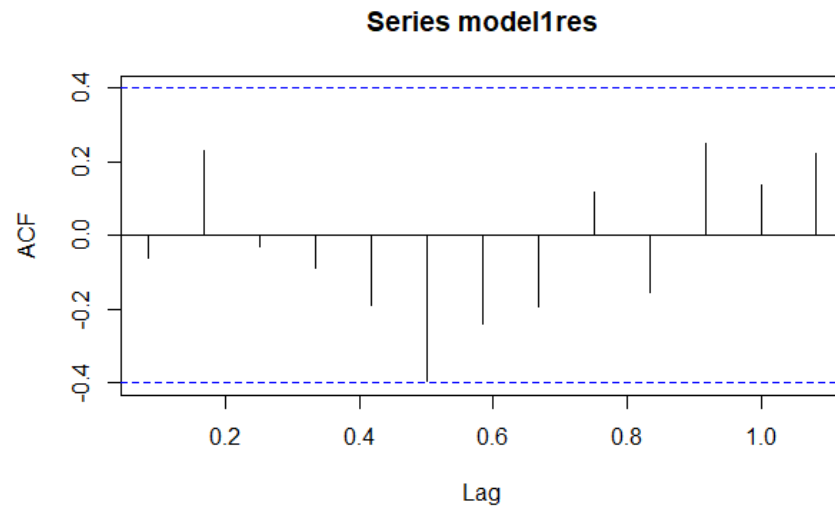
```
Augmented Dickey-Fuller Test
alternative: stationary

Type 1: no drift no trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -2.46 0.0174
[2,] 1 -1.97 0.0487
[3,] 2 -2.52 0.0151
Type 2: with drift no trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -2.46 0.163
[2,] 1 -1.98 0.338
[3,] 2 -2.48 0.159
Type 3: with drift and trend
lag ADF p.value
[1,] 0 -2.21 0.474
[2,] 1 -1.82 0.628
[3,] 2 -2.36 0.422
----
Note: in fact, p.value = 0.01 means p.value <= 0.01
> |
```

가설과는 달리, 계절차분은 단위근을 제거하지 못했다. 1계 차분을 이용하자

모형 테스트

```
Box-Ljung test  
  
data: model1res  
X-squared = 0.10284, df = 1, p-value = 0.7484  
> |
```



적합된 모형의 잔차에서 시계열성은 완전히 제거되었고, 잘 적합되었다.

모형 테스트

- 오차율

	26차시	27차시	28차시	29차시	30차시
실제값	0.359	0.376	0.416	0.437	0.548
예측	0.326	0.395	0.397	0.487	0.460
오차율	9.23%	5.29%	4.4%	11%	16%

MAPE = 9.184

Chart 24. ARIMAX four-quarter rolling MAPEs and MADs (Q1 1988–Q4 2012).

Estimate Type	Goodness-of-Fit Measures	n	Mean	Std. Dev.	Min.	Max.
Fit	MAPE	100	3.20	1.62	0.79	9.14
	MAD	100	0.10	0.06	0.02	0.32
Forecast	MAPE	100	4.06	2.24	0.62	12.07
	MAD	100	0.12	0.07	0.02	0.37

참조 – 참고논문의 MAPE

시사점

- 변수들의 Log변환 필요
- 서울대 레퍼런스를 따른 완전 독립된 선형필터 모형 적합 시도

감사합니다.