

一、时间序列

1.

实现代码如下

```

1 data(robot)
2 x<-data.frame(robot)
3 ro<-ts(x)
4 > air.fit <- arima(aplog,order=c(0,1,1), seasonal=list(order=c
      (0,1,1), period=12))
5 > m1=arima(x = ro, order = c(1, 0, 0))
6 > m2=arima(x = ro, order = c(0, 1, 1))
7 > acf(ro,80)
8 > pacf(ro,30)
9 > write.table(robot,"robot.csv",sep=",")
10 > plot.ts(ro)
11 > plot.ts(diff(aplog))
12 > aplog1<-diff(aplog,diff=1)
13 > aplog222<-diff(aplog1,lag = 12)
14 > plot(rstandard(m1),type="o")
15 > plot(rstandard(m2),type="o")
16 > acf(rstandard(m1))
17 > acf(rstandard(m2))
18 > shapiro.test(ro)
19 > tsdiag(data.fit)
20 > m4 <- arima(ro, order = c(1, 0, 1))
21 > airfore4<-forecast.Arima(m4,h=5,level=c(99.5))

```

2.解：导入TSA包并画出原始形式和取对数之后的时间序列图，R语言代码如下：

```

1 library(TSA)
2 air <- AirPassengers
3 plot(air)
4 air = log(air)
5 plot(air)

```

画出的时间序列图如下所示： 由图可见，原始形式和取对数之后的时间序列

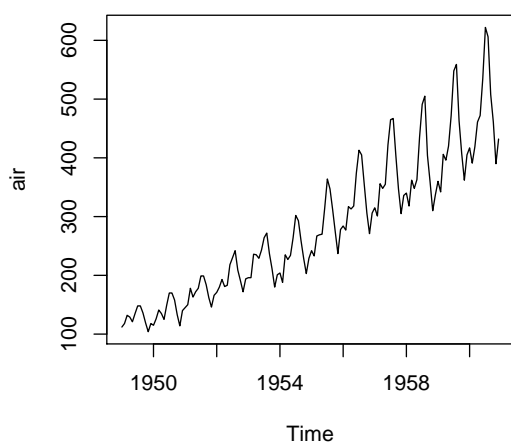


图 1: Initial

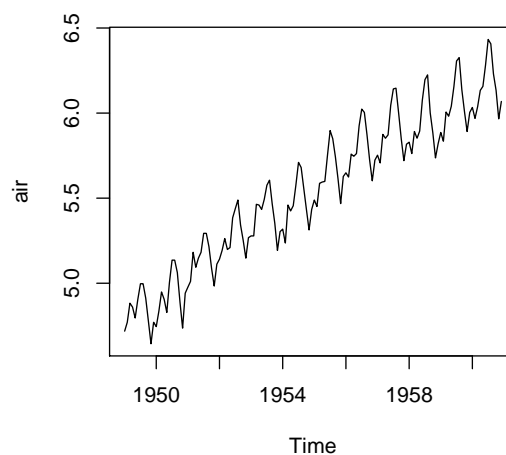


图 2: log(Initial)

图是大致相似的因此对数变换在这里是适当的。

求取对数后的时间序列的一次差分时间序列图和样本ACF图的R语言代码为：

```

1 airdiff1 <- diff(air , differences=1)
2 plot(airdiff1)
3 acf(air , type = "correlation")

```

画出的一次差分时间序列图和ACF图如下所示： 用ARIMA(0,1,1)*(0,1,1)₁₂拟

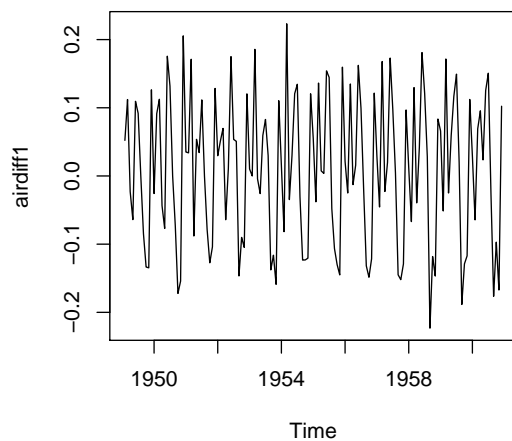


图 3: diff1

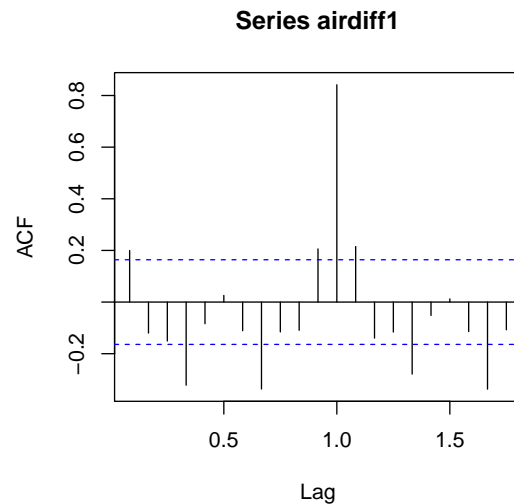


图 4: ACF

合对数化序列R语言代码为:

```
1 fit1<-arima(air, order=c(0,1,1),
  seasonal=list(order=c(0,1,1),
    period=12))
```

得出结果为: 对模型的自相关性和残差的正态性进行检验的R语言代码为:

```
1 plot(rstandard(fit1), type="o")
2 rs = rstandard(fit1)
3 shapiro.test(rs)
```

得出结果为: 求出的残差p值为: 0.1674;0.05,因此残差具有正态性。

预测未来两年的取值R代码为:

```
1 airHW <-HoltWinters(air, beta=FALSE,
  gamma=FALSE)
2 plot(airHW)
```

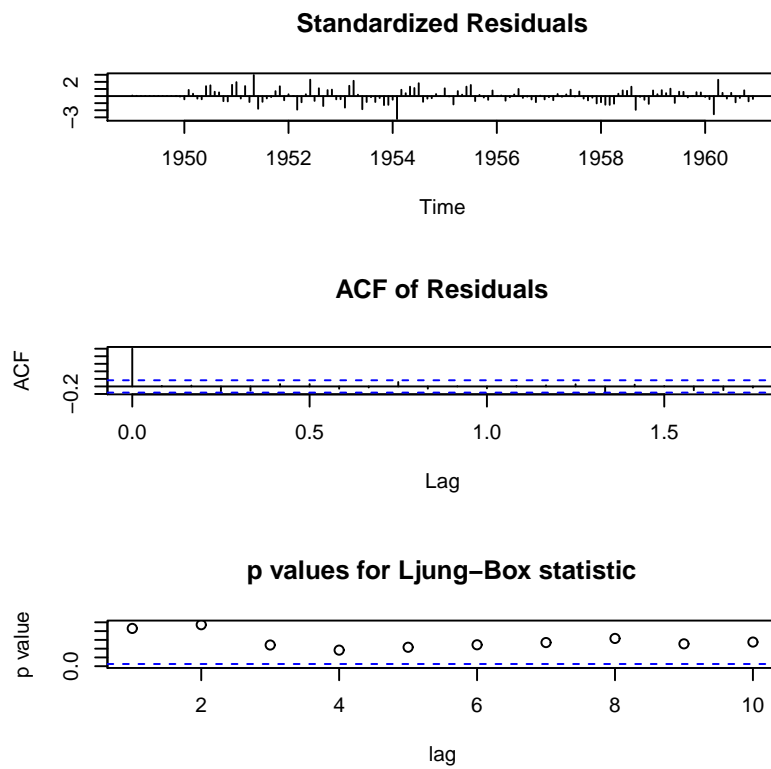


图 5: fit1

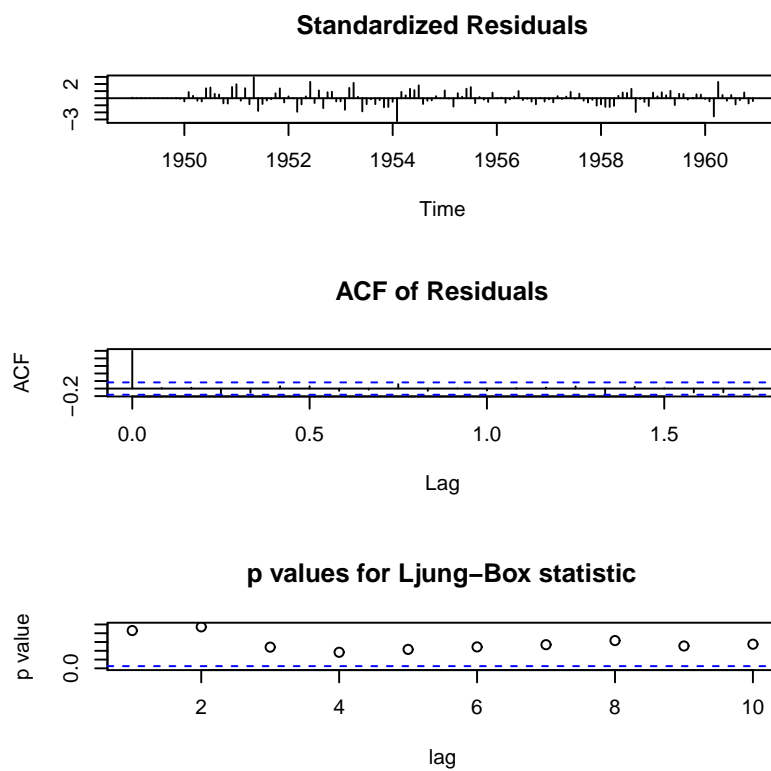


图 6: Residuals

```

3 library("forecast")
4 airforecast = forecast(airHW,h=2)
5 plot(airforecast)

```

画出预测结果为:

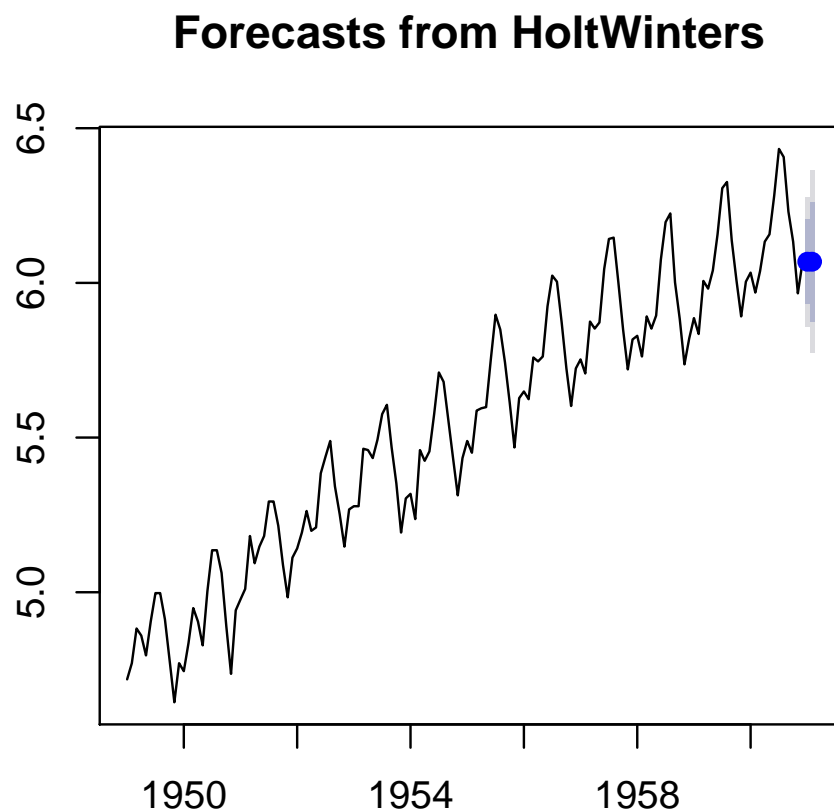


图 7: Airforecast

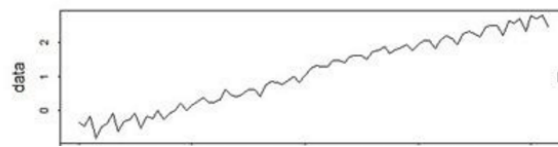
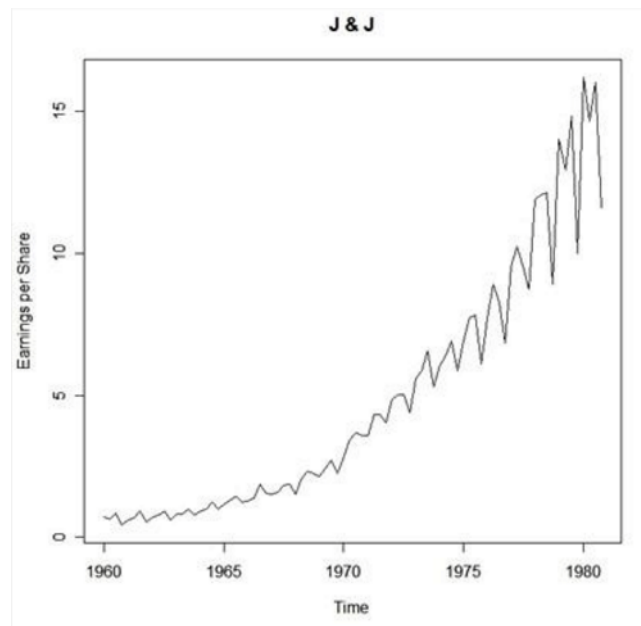
3.1) 运行以下代码:

```

22 jj = scan("http://www.stat.pitt.edu/stoffer/tsa2/data/jj.dat");
23 # read the data
24 jj = ts(jj, start=1960, frequency=4) #ts() 命令
25 plot(jj, ylab="Earnings per Share", main="J&J")
26 dljj = diff(log(jj))
27 # 做和差的处理 log

```

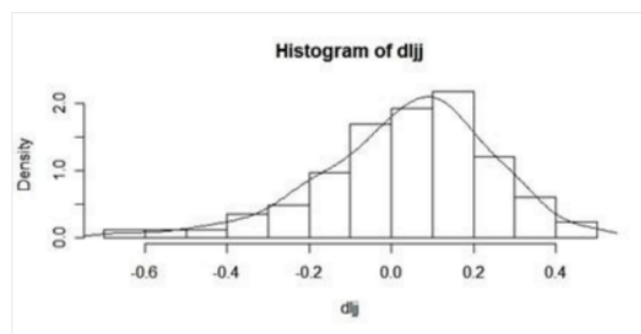
28 `plot(dljj)`

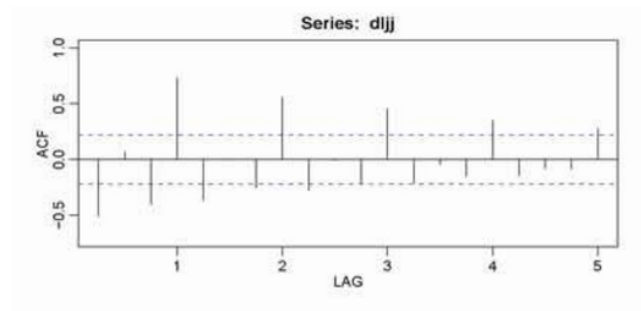


2) 运行以下代码:

```
29 dljj = diff(log(jj))
30 # 做和差的处理log
31 plot(dlj)
32 acf(dlj,20)
```

得以下时间序列图和ACF图表

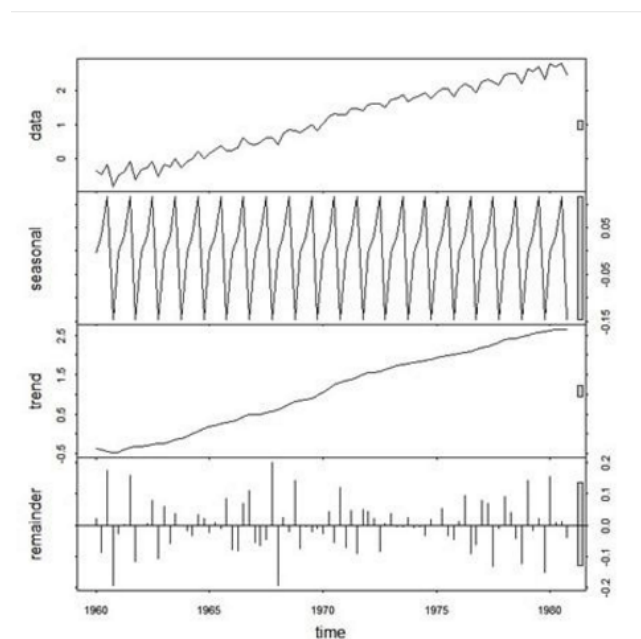




在ACF图中横坐标标记是1,2,3,4,5，但因为数据是季度性的，每年有四个季度，所以1,2,3,4,5的标记代表的是4,8,12,16,20的延迟。3) 利用R中结构拆析命令，运行以下语句：

```
33 plot(dog <- stl(log(jj),"per"))
```

得如下图：



这其中第一行代表原来的 $\log(jj)$ 的数据。此数据可以看到总体的上升趋势还存在一定季节循环性的变化。第二行绘图代表拆析后季节循环的作用。第三行绘图代表拆析后将季节循环作用清除剩余的上升趋势，此数据清楚地看到那种循环性变化已经不存在，剩余的只是趋势。可以看出每一年第三季度会出现一个收入高峰，随之而来的第四季度收入就会跌入低谷，然后在一、二季度收入又会逐渐上升。4) 运行以下语句：

```
34 Q = factor(rep(1:4,21))
35 trend = time(jj)-1970
36 reg = lm(log(jj)~0+trend+Q,na.action=NULL)
37 summary(reg)
38 #
```

```

39 Residuals:
40      Min       1Q   Median       3Q      Max
41 -0.29318 ~ -0.09062 ~ -0.01180 ~ 0.08460 ~ 0.27644
42
43 Coefficients:
44      Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
45 trend  0.167172   0.002259   74.00  <2e-16 ~***
46 Q1      1.052793   0.027359   38.48  <2e-16 ~***
47 Q2      1.080916   0.027365   39.50  <2e-16 ~***
48 Q3      1.151024   0.027383   42.03  <2e-16 ~***
49 Q4      0.882266   0.027412   32.19  <2e-16 ~***

```

得下面等式：

$$\text{Log}(jj) = 0.167172 * \text{time} + 1.052793 * Q1 + 1.080916 * Q2 + 1.151024 * Q3 + 0.882266 * Q4$$

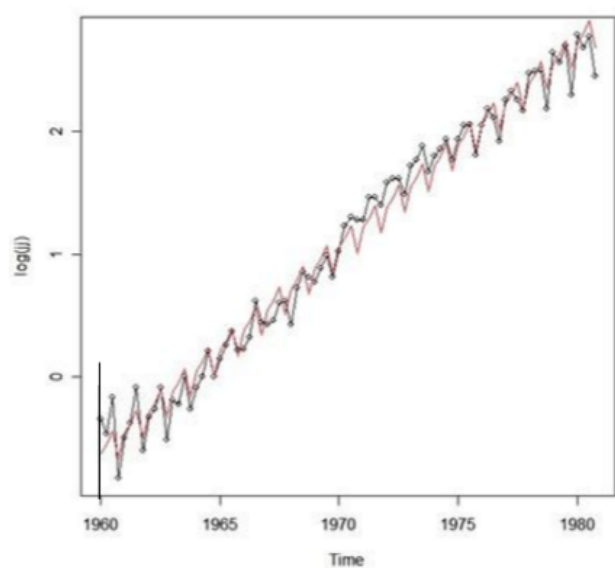
绘图比较预测数据和实际数据：

```

50 plot(log(jj), type="o")
51 lines(fitted(reg), col=2)

```

得下图：



5) 运行如下语句：

```

52 par(mfrow=c(2,1))

```

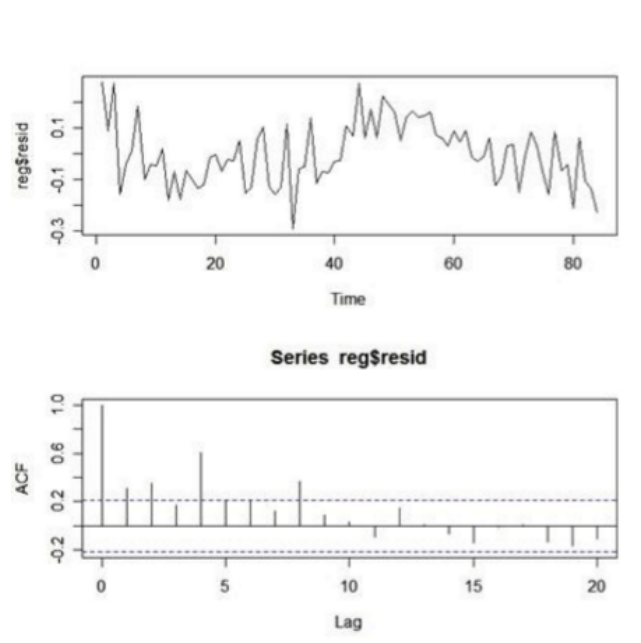


```

53 plot(resid(reg))
54 acf(resid(reg),20)

```

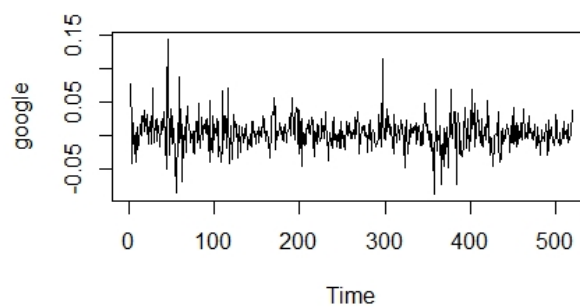
得以下图：



第一个图可以看到误差的变化范围在允许范围之内，并且没大变化。第二张图只有在lag0上有数值为1的关联性，其他lag上的关联性都非常小，即说明误差和误差之间是没关系的。

4.

1)时间序列图如图所示。



2)要对序列的异方差性进行检验，可先将序列平方后进行白噪声检验，得到

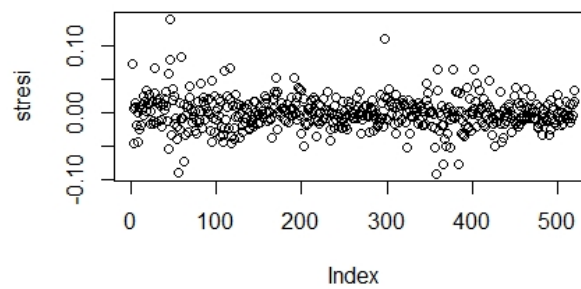
$$\chi^2 = 21.362, p - value = 3.802 \times 10^{-6}$$

因此可认为存在异方差。

3) 由题意，建立GARCH(1,1)模型，得出

```
Error Analysis:
      Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
mu      2.736e-03  9.190e-04  2.977  0.00291 **
ar1      6.249e-02  4.946e-02  1.263  0.20650
ar2      3.139e-03  4.808e-02  0.065  0.94795
ar3     -2.062e-02  4.651e-02 -0.443  0.65755
omega     5.236e-05  2.090e-05  2.505  0.01224 *
alpha1    1.426e-01  4.589e-02  3.107  0.00189 **
beta1     7.684e-01  6.697e-02  11.474 < 2e-16 ***
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

对其进行残差分析，可得出下图



对残差进行LB检验得出 $\chi^2 = 2.8863, p - value = 0.08933$