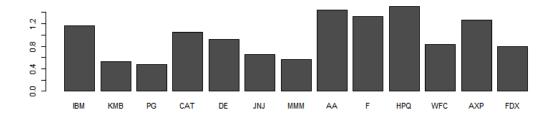
《金融时间序列分析》第9章课后作业

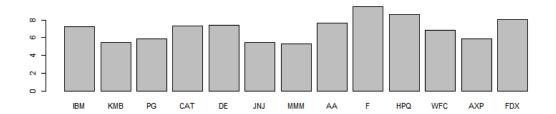
P424-9.1: 9.2: 9.3

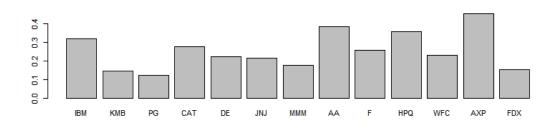
数据集从 http://www.mimuw.edu.pl/~noble/courses/TimeSeries/Data/ 下载

9.1 考虑用百分数表示并且包括红利的从 1990 年 1 月到 2008 年 12 月的 13 只股票和标准普尔 500 综合指数的简单超额月收益率。使用二级市场上 3 个月国债月利率作为无风险利率计算超额收益率。股票的小记号分别为 AA、AXP、CAT、DE、F、FDX、HPQ、IBM、JNJ、KMB、MMM、PG 和 WFC。数据包含在文件 m-fac-ex-9008.txt 中。对 13 只股票收益率进行 9.2.1 节中的市场模型分析,对每个股票收益率序列求  $\beta$ 、 $\sigma$ 2 和 $R^2$ 的估计值。

```
library(tseries)
   2 mf<-read.matrix("E:/DATA/data mining/fts11/m-fac-ex-9008.txt",header=T,sep='')</pre>
     G<-cbind(rep(1,228),mf[,14])
   4 R<-mf[,1:13]
5 xi<-solve(t(G)%*%G)%*%(t(G)%*%R)#α
   6 bh<-t(xi[2,])#/
  7 res<-R-G%*%xi#E
8 d<-diag(t(res)%*%res/(228-1-1))#D
     r.square<-1-diag(t(res)%*%res)/diag(t(R)%*%R)#R^2
  10 t(rbind(bh,sqrt(d),r.square))
  11
     par(mfrow=c(3,1))
  12
      barplot(bh)
  13 barplot(sqrt(d))
  14 barplot(r.square)
 • t(rbind(bh,sqrt(d),r.square))
                           r.square
IBM 1.1683078 7.223822 0.3196666
KMB 0.5210665 5.493664 0.1438298
PG 0.4742647 5.869403 0.1213484
CAT 1.0504339 7.306467 0.2764447 DE 0.9252663 7.420244 0.2217139 JNJ 0.6517547 5.489675 0.2165062
MMM 0.5665909 5.283182 0.1751426
AA 1.4437757 7.627220 0.3872437
    1.3329452 9.489520 0.2572566
HPQ 1.5024976 8.578075 0.3585156
WFC 0.8388853 6.817631 0.2300182
AXP 1.2703896 5.837620 0.4557829
FDX 0.7936484 8.083421 0.1520082
```



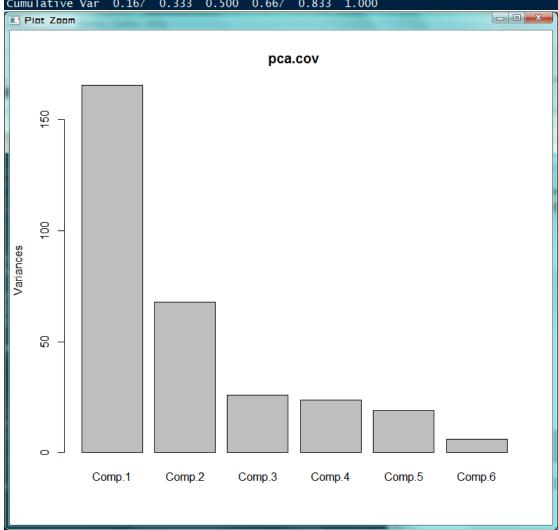




- 9.2 考虑用百分数表示并且包括红利的从 1960 年 1 月到 2008 年 12 月的 Merck&Company、Johnson&Johnson、General Electric、General Motors、Ford Motor Company 和价值加权指数; 见第 8 章练习 8.1 的文件 m-mrk2vw.txt。
- (a)使用样本协方差矩阵进行数据的主成份分析
- (b)使用样本相关矩阵进行数据的主成份分析
- (c)对数据进行统计因子分析。确定公共因子数量。使用主成分和最大似然方法求因子载荷的估计值

```
16
17  mrk<-read.table("E:/DATA/data mining/fts11/m-mrk2vw.txt",header=T,sep='')
18  pca.cov<-princomp(mrk[,2:7])
19  names(pca.cov)
20  pca.cov$loadings
21  screeplot(pca.cov)
22  pca.corr<-princomp(mrk,cor=T)
23  summary(pca.corr)
24  stat.fac<-factanal(mrk,factor=3,method='mle')
25  stat.fac</pre>
```

```
> names(pca.cov)
[1] "sdev" "loadings" "center"
                                "scale"
                                          "n.obs"
                                                    "scores"
                                                              "ca11"
> pca.cov$loadings
Loadings:
   Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6
MRK -0.248 0.632 0.372 -0.475 0.416
JNJ -0.222 0.523
                       0.162 -0.795 -0.133
  GF
GM
VW
             Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6
SS loadings
              1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000
Proportion Var 0.167 0.167 0.167 0.167 0.167
Cumulative Var 0.167 0.333 0.500 0.667 0.833 1.000
```



```
> stat.fac<-factanal(mrk,factor=3,method='mle')</pre>
Call:
factanal(x = mrk, factors = 3, method = "mle")
Uniquenesses:
date MRK JNJ
                     GE
0.981 0.472 0.443 0.419 0.011 0.475 0.122
Loadings:
     Factor1 Factor2 Factor3
                      -0.133
date
                      0.139
MRK
      0.121
              0.702
              0.724
JNJ
      0.166
      0.603
              0.464
GF
                      0.626
      0.772
GM
      0.654
                      0.295
              0.104
      0.765
              0.534
VW
               Factor1 Factor2 Factor3
                         1.529
SS loadings
                 2.015
                                  0.532
Proportion Var
                          0.218
                                  0.076
                 0.288
Cumulative Var
                0.288
                         0.506
                                  0.582
Test of the hypothesis that 3 factors are sufficient.
The chi square statistic is 0.78 on 3 degrees of freedom.
The p-value is 0.854
```

9.3 文件 m-excess-c10sp-9003.txt 包含 10 只股票和标准普尔 500 综合指数的简单超额月收益率。使用二级市场上 3 个月国债月利率作为无风险利率计算超额收益率。样本期为从 1990年 1 月到 2003年 12 月,共有 168 个观察值。文件的 11 列分别包含 ABT、LLY、MRK、PFE、F、GM、BP、CVX、RD、XOM 和 SP5。使用单因子市场模型分析 10 个股票超额收益率,画出每个股票的 $\beta$  估计值和  $R^2$ ,使用全局最小方差投资组合比较所拟合模型和数据的协方差矩阵。

```
me<-read.table("E:/DATA/data mining/fts11/m-excess-c10sp-9003.txt",header=T)</pre>
   xmtx=cbind(rep(1,168),me[,10])
28
29
   rtn=as.matrix(me[,1:9])
30
31
   #系数估计
   xit.hat=solve(t(xmtx)%*%xmtx)%*%(t(xmtx)%*%rtn)
32
33 beta.hat=t(xit.hat[2,])
   E.hat=rtn-xmtx%*%xit.hat
35 D.hat=diag(t(E.hat)%*%E.hat/(168-1-1))
   r.square=1-diag(t(E.hat)%*%E.hat)/diag(t(rtn)%*%rtn)
36
    t(rbind(beta.hat,sqrt(D.hat),r.square))
37
38
39
   #协方差矩阵和相关矩阵
40 cov.r=var(me[,10])*(t(beta.hat)%*%beta.hat)+diag(D.hat)
   sd.r=sqrt(diag(cov.r))
41
42
   corr.r=cov.r/outer(sd.r,sd.r)
43 print(corr.r,digits=1,width=2)
44
45 #F本相关矩阵
46 print(cor(rtn),digits=1,width=2)
```

```
xit.hat=solve(t(xmtx)%*%xmtx)%*%(t(xmtx)%*%rtn)
> beta.hat=t(xit.hat[2,])
> E.hat=rtn-xmtx%*%xit.hat
> D.hat=diag(t(E.hat)%*%E.hat/(168-1-1))
> r.square=1-diag(t(E.hat)%*%E.hat)/diag(t(rtn)%*%rtn)
> t(rbind(beta.hat,sqrt(D.hat),r.square))
                             r.square
ABT 0.2474551 0.06127428 0.05600347
LLY 0.3017299 0.08608266 0.03737499
MRK 0.4277099 0.07498293 0.07221973
PFE 0.4479416 0.07346371 0.10558385
    0.5982326 0.09437314 0.08080305
GM 0.4617979 0.09089230 0.05180150
BP 0.8019164 0.05250928 0.32164468
CVX 0.8230440 0.04304474 0.42105746
RD 0.8811612 0.04628218 0.41964104
> #协方差矩阵和相关矩阵
> cov.r=var(me[,10])*(t(beta.hat)%*%beta.hat)+diag(D.hat)
> sd.r=sqrt(diag(cov.r))
> corr.r=cov.r/outer(sd.r,sd.r)
> print(corr.r,digits=1,width=2)
    ABT LLY MRK PFE F GM
                                       BP CVX RD
ABT 1.00 0.03 0.04 0.04 0.05 0.04 0.10 0.1 0.1
LLY 0.03 1.00 0.04 0.04 0.04 0.03 0.08 0.1 0.1
MRK 0.04 0.04 1.00 0.06 0.06 0.05 0.13 0.2 0.2 PFE 0.04 0.04 0.06 1.00 0.07 0.06 0.14 0.2 0.2
    0.05 0.04 0.06 0.07 1.00 0.06 0.15 0.2 0.2
GM 0.04 0.03 0.05 0.06 0.06 1.00 0.12 0.1 0.1
BP 0.10 0.08 0.13 0.14 0.15 0.12 1.00 0.4 0.4 CVX 0.11 0.10 0.16 0.17 0.17 0.14 0.36 1.0 0.4
RD 0.11 0.10 0.15 0.16 0.17 0.14 0.36 0.4
> #样本相关矩阵
> print(cor(rtn),digits=1,width=2)
     ABT LLY MRK PFE F GM BP CVX RD
ABT 1.00 0.44 0.5 0.5 0.2 0.05 0.2 0.20 0.3
LLY 0.44 1.00 0.6 0.6 0.2 0.06 0.1 0.05 0.1
MRK 0.54 0.55 1.0 0.6 0.2 0.13 0.1 0.14 0.3
PFE 0.48 0.55 0.6 1.0 0.2 0.10 0.3 0.29 0.4
    0.18 0.23 0.2 0.2 1.0 0.61 0.2 0.24 0.3
GM
    0.05 0.06 0.1 0.1 0.6 1.00 0.1 0.19 0.2
BP 0.17 0.10 0.1 0.3 0.2 0.11 1.0 0.70 0.7
CVX 0.20 0.05 0.1 0.3 0.2 0.19 0.7 1.00 0.7
```

RD 0.31 0.14 0.3 0.4 0.3 0.18 0.7 0.74 1.0