

Παράρτημα III

Κώδικας R για την ανάλυση πολλαπλής γραμμικής παλινδρόμησης

Εισαγωγή δεδομένων:

```
data = read.csv(file.choose(), row.names=1)
```

```
names(data) = c("n2o", "ctl", "pig", "sheep", "goat", "crop", "chem", "chc", "cl", "cng", "cpp", "cco");
```

```
x0<-data$n2o;
x1<-data$ctl;
x2<-data$pig;
x3<-data$sheep;
x4<-data$goat;
x5<-data$crop;
x6<-data$chem;
x7<-data$chc;
x8<-data$cl;
x9<-data$cng;
x10<-data$cpp;
x11<-data$cco;
```

Έλεγχος συσχέτισης και πίνακας τιμών VIF:

```
install.packages("corrplot");
library(corrplot);
dedomena <- data.frame(x1,x2,x3,x4,x5,x6,x7,x8,x9,x10,x11)
M <- cor(dedomena);
M;
corrplot(M, method = "circle")
```

```
install.packages("usdm");
library(usdm);
vif(dedomena);
```

Προσαρμογή μοντέλου:

```
full<-lm(x0~x1+x2+x3+x4+x5+x6+x7+x8+x9+x10+x11);
summary(full);
```

Τιμές των κριτηρίων AIC και BIC:

```
AIC(full);
BIC(full);
```

Μέθοδοι Penalized:**Lasso:**

```

dedomena2<-data.matrix(dedomena, rownames.force = NA)
library(glmnet)
lasso2=glmnet(dedomena2,x0)
plot(lasso2,label=T)
lasso3<-cv.glmnet(dedomena2,x0)
lasso3$lambda.min
plot(lasso3$lambda[40:70], lasso3$cvm[40:70], xlab='lambda', ylab='MSE')
blasso3<-coef(lasso3,s="lambda.min")
blasso3

```

Ridge Regression:

```

library(MASS)
ridge2<-
lm.ridge(x0~x1+x2+x3+x4+x5+x6+x7,data=dedomena,lambda=seq(0,500,length.out=1500))
plot(ridge2)
legend('topright',c("x1","x2","x3","x4","x5","x6","x7"),col=1:7,lty=1:7)
library(parcor)
ridgegecv<-
ridge.cv(as.matrix(dedomena2),x0,plot.it=T,lambda=seq(0.001,0.25,length.out=10000),k=10)
ridgegecv
cridge<-coef(ridgegecv,s=0.03068068)

```

Βέλτιστο μοντέλο με βάση τα AIC και BIC:

```

integer.base.b<-function(x, b=2){
  xi <- as.integer(x)
  if(any(is.na(xi) | ((x-xi)!=0)))
    print(list(ERROR="x not integer", x=x))
  N <- length(x)
  xMax <- max(x)
  ndigits <- (floor(logb(xMax, base=2))+1)
  Base.b <- array(NA, dim=c(N, ndigits))
  for(i in 1:ndigits){#i <- 1
    Base.b[, ndigits-i+1] <- (x %% b)
    x <- (x %/% b)
  }
  if(N ==1) Base.b[1, ] else Base.b
}

full_enumeration.linear_BIC_AIC<-function(x,y){
  p<-ncol(x) # number of explanatory variables
  n<-nrow(x) # sample size
  namesg<-colnames(x)
  X<-cbind(1, x)
}

```

```

nmodels<-2^p
result<-matrix(0, nrow=nmodels, ncol=p+2)
gamma<-integer.base.b(0:(nmodels-1))
gamma<-cbind(1,gamma)
bic<-BIC(lm(y~1))
aic<-AIC(lm(y~1))
result[1,]<-c(gamma[1,-1],bic,aic)

for (i in 2:nmodels){
  if(floor(i/100)==i/100) print(i)
  Xg<-as.matrix(X[,gamma[i,]==1], nrow=n)
  xg<-Xg[,-1]
  bic<-BIC(lm(y~xg))
  aic<-AIC(lm(y~xg))
  result[i,]<-c(gamma[i,-1],bic,aic)
}
# sort results according to BIC
index <- order(result[,p+1], decreasing=FALSE)
result<-result[index,]
colnames(result)<-c(namesg,"BIC","AIC")
print(result)

# sort results according to AIC
index <- order(result[,p+2], decreasing=FALSE)
result<-result[index,]
colnames(result)<-c(namesg,"BIC","AIC")
print(result)
}
full_enumeration.linear_BIC_AIC(dedomena,x0)

```

Προσαρμογή τελικού μοντέλου:

```

results_teliko<-lm(x0~x2+x3+x4+x5+x8+x9+x11);
summary(results_teliko);

```

Διαστήματα Εμπιστοσύνης:

```

confint(results_teliko);

```

Τιμές των κριτηρίων AIC και BIC:

```

AIC(results_teliko);
BIC(results_teliko);

```

Έλεγχος Γραμμικότητας:

```
par(mfrow=c(2,4));
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,1],x2);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,2],x3);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,3],x4);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,4],x5);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,5],x8);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,6],x9);
plot(residuals(results_teliko,"partial")[,7],x11);
```

Έλεγχος Κανονικότητας:

```
qqnorm(residuals(results_teliko));
qqline(residuals(results_teliko));
```

library(moments)

jarque.test(results_teliko\$residuals)

Έλεγχος Ομοσκεδαστικότητας:

plot(results_teliko\$res,results_teliko\$fitted);

install.packages("lmtest")

library(lmtest)

bptest(results_teliko)

Έλεγχος Ανεξαρτησίας Υπολοίπων:

```
plot(results_teliko$res);
abline(0,0);
plot(results_teliko$res,type='l');
```

dwtest(results_teliko)

Πρόβλεψη:

```
predict(results_teliko,list(x2<-12212300,x3<-1033570,x4<-412550,x5<-20027572,x8<-31,
x9<-1391534,x11<-52570),int="p");
```

Κώδικας για την ανάλυση με χρήση Panel Data

Γραφήματα ερμηνείας δεδομένων:

```
library(plm)
library(car)
scatterplot(y~Year|Country, boxplots=FALSE, smooth=TRUE, reg.line=FALSE, data=data)

library(gplots)
plotmeans(y ~ Country, main="Heterogeneity across countries", data=data)

library(gplots)
plotmeans(y ~ Year, main="Heterogeneity across time", data=data)
```

Μέθοδος Ελαχίστων Τετραγώνων:

```
ols <- lm(y ~ x1+x2+x3+x4, data=data)
summary(ols)
```

Μέθοδος Ελαχίστων Τετραγώνων με Ψευδομεταβλητές:

```
fixed.dum <- lm(y~ x1+x2+x3+x4+ factor(Country) - 1, data=data)
summary(fixed.dum)
```

Μοντέλο Σταθερών Επιδράσεων:

```
library(plm)
fixed <- plm(y ~x1+x2+x3+x4, data=data, index=c("Country", "Year"), model="within")
summary(fixed)
```

Έλεγχος pFtest για επιλογή καλύτερου μοντέλου ανάμεσα στα fixed και ols:

```
pFtest(fixed, ols)
```

Μοντέλο Τυχαίων επιδράσεων:

```
random <- plm(y ~x1+x2+x3+x4, data=data, index=c("Country", "Year"), model="random")
summary(random)
```

Έλεγχος Hausman Test:

```
phtest(fixed,random)
```

Εναλλακτικός έλεγχος για την επιλογή καλύτερου μοντέλου ανάμεσα στα ols και random:

```
random<- plm(y ~ x4+x7+x8+x9+x10+x12, data=data, index=c("Country", "Year"),
model="pooling")
summary(pool)
plmttest(pool, type=c("bp"))
```

Επιλογή καταλληλότερου μοντέλου με βάση τα κριτήρια AIC και BIC:

```

integer.base.b<-function(x, b=2){
  xi <- as.integer(x)
  if(any(is.na(xi) | ((x-xi)!=0)))
    print(list(ERROR="x not integer", x=x))
  N <- length(x)
  xMax <- max(x)
  ndigits <- (floor(logb(xMax, base=2))+1)
  Base.b <- array(NA, dim=c(N, ndigits))
  for(i in 1:ndigits){#i <- 1
    Base.b[, ndigits-i+1] <- (x %% b)
    x <- (x %/% b)
  }
  if(N ==1) Base.b[1, ] else Base.b
}

fullEnumeration.linear_BIC_AIC<-function(x,y){
  p<-ncol(x) # number of explanatory variables
  n<-nrow(x) # sample size
  namesg<-colnames(x)
  X<-cbind(1, x)

  nmodels<-2^p
  result<-matrix(0, nrow=nmodels, ncol=p+2)
  gamma<-integer.base.b(0:(nmodels-1))
  gamma<-cbind(1,gamma)
  bic<-BIC(lm(y~1))
  aic<-AIC(lm(y~1))
  result[1,]<-c(gamma[1,-1],bic,aic)

  for (i in 2:nmodels){
    if(floor(i/100)==i/100) print(i)
    Xg<-as.matrix(X[,gamma[i,]==1], nrow=n)
    xg<-Xg[,-1]
    bic<-BIC(lm(y~xg))
    aic<-AIC(lm(y~xg))
    result[i,]<-c(gamma[i,-1],bic,aic)
  }
  # sort results according to BIC
  index <- order(result[,p+1], decreasing=FALSE)
  result<-result[index,]
  colnames(result)<-c(namesg, "BIC", "AIC")
  print(result)
}

```

```
# sort results according to AIC
index <- order(result[,p+2], decreasing=FALSE)
result<-result[index,]
colnames(result)<-c(namesg,"BIC","AIC")
print(result)
}
fullEnumeration.linear_BIC_AIC(dedomena,y)
```

Έλεγχος Ομοσκεδαστικότητας:

```
library(lmtest)
bptest(y ~x1 + x2 + x4 + x7 + x11 + x12 + factor(Country), data = data, studentize=F)
```

Συντελεστές robust για αντιμετώπιση ετεροσκεδαστικότητας:

```
coeftest(fixed, vcovHC(fixed, method = "arellano"))
coeftest(random, vcovHC(random, method = "white1"))
```