```
#data processing
#加载并查看R内置iris数据集(共150行,包含花萼长度、花萼宽度、花瓣长度、花瓣宽度、
类别5个变量)
data(iris)
iris
#设定种子, 随机取样70%行数据(105个数据样本)作为训练数据集, 其余剩下30%行数据作
为测试数据集
set.seed(44)
num<-sample(nrow(iris), 0.7*nrow(iris))</pre>
train_data<-iris[num,]
test_data<-iris[-num,]</pre>
train_data
test_data
#SVM
#安装并加载SVM所需R包"e1071"
install.packages("e1071")
library(e1071)
#训练得到模型:用train_data来训练,选用$Species为因变量,其它所有变量为自变量
model <- svm(Species ~., train_data)</pre>
#利用test_data测试
#新建y变量记录测试数据集中每行数据所对应的鸾尾花的类别,用于SVM测试较结果的比较
y.test_data<-test_data$Species</pre>
#删去测试数据集中的类别变量数据
test_data$Species=NULL
#利用训练所得模型对测试数据集每行数据的y进行预测
y.predict<-predict(model,test_data)</pre>
#将测试数据集真实类别y与利用模型预测得到的y进行比较
y.test_data==y.predict
#y.test_data==y.predict
TRUE TRUE
FALSE TRUE
TRUE TRUE
#[37] TRUE TRUE TRUE TRUE FALSE TRUE TRUE TRUE TRUE
```

#第23、第26个、第41个样本数据的类别预测错了,其它42个都预测正确,分类器分类的正确 率为93.3%。#

#LDA

#安装并加载LDA所需的包

install.packages("MASS")

library(MASS)

#利用train_data训练数据、创建模型

model <- lda(Species ~., data = train_data)</pre>

#利用所得模型对test_data进行预测,并查看预测到的class

y.predict<-predict(model,test_data)</pre>

y.predict\$class

#将预测所得类别与测试数据集类别y进行比较

y.test_data==y.predict\$class

#y.test_data==y.predict\$class

#此处种子设置为44的情况下LDA分类效果优于SVM,不过其实不设种子的时候LDA和SVM结果基本是差不多的,在测试阶段基本都是错两个左右。