Белорусский Государственный Университет Информатики и Радиоэлектроники

Факультет компьютерных систем и сетей

Кафедра ЭВМ

Лабораторная работа №4

Тема «Классификация»

Выполнил: Проверил:

Студент группы 7М2431 Марченко В.В.

Зайцев Ю.В.

Задание:

Требуется исследовать работу алгоритма классификации объектов по ближайшему соседу. Для каждого набора данных требуется выполнить следующие задания:

- 1. Случайным образом разделить имеющуюся выборку примерно пополам на обучающую выборку и контрольную выборку.
- 2. Произвести классификацию объектов контрольной выборки, используя данные о классах объектов из обучающей выборки, с помощью алгоритма классификации по ближайшему соседу.
- 3. Изобразить объекты графически в трёхмерном пространстве. Для объектов разных классов и разных выборок следует использовать разные обозначения. Отдельно представить графики, на одном из которых объекты из контрольной выборки имеют свои настоящие классы, а на другом классы, к которым их отнес классификатор.
- 4. Оценить вероятность ошибочной классификации.

Исходные данные:

n_1	a_1	R_1		n_2	a_1	R_2	
100	/-2	/ 2 0	2 0.4	50	(4)	/ 4 0.2	0.3
	[2]	0.2 4	0.4		(8)	0.2 2	0.4
	\setminus_{-2}	0.4 0.4	4 2 /		_8/	0.3 0.4	2 /

Где независимые случайные векторы (X, Y), n1 из которых относятся к первому классу, а n2 — ко второму классу. Векторы, относящиеся к первому классу, распределены по гауссовскому закону с математическим ожиданием a1 и корреляционной матрицей R1, а векторы, относящиеся ко второму классу — по гауссовскому закону с математическим ожиданием a2 и корреляционной матрицей. R2.

Название файла: wine.csv

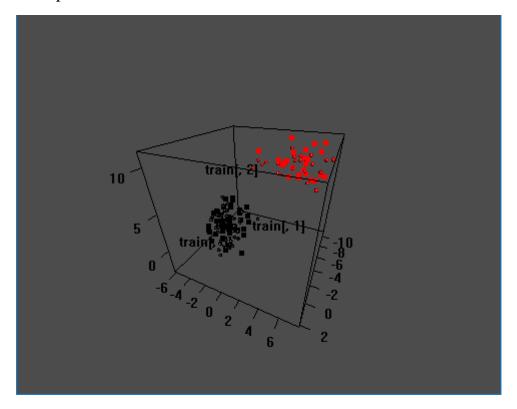
Ссылка: http://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Wine

Первый признак: alcohol (столбец № 2)

Второй признак: color-intensity (столбец № 11)

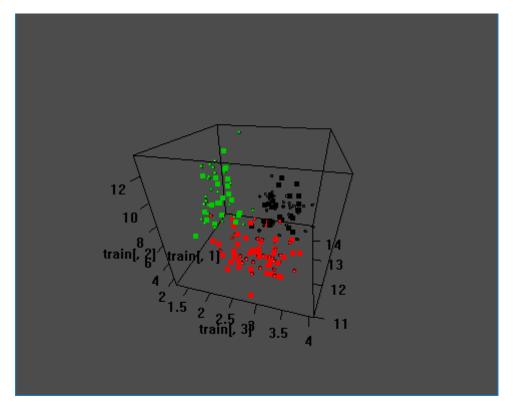
Результаты:

1. Смоделированные данные:



Вероятность ошибочной классификации: 0.

2. Реальные данные:



Вероятность ошибочной классификации: 0.061.

Листинг программы:

```
install.packages("rgl")
require(class)
require (MASS)
require(rgl)
plot points <- function(train, test, clazz.train,</pre>
                          clazz.test) {
  rgl.open()
  plot3d(train[, 1], train[, 2], train[, 3],
          col=clazz.train, type='p', size=5, add=FALSE)
  plot3d(test[, 1], test[, 2], test[, 3],
         col=clazz.test, type='s', size=1, add=TRUE)
}
analyse knn <- function(dat, clazz) {</pre>
  n <- nrow(dat)</pre>
  rnd.num <- sample(1 : n)</pre>
  train.num <- rnd.num[1 : (n %/% 2)]</pre>
  test.num <- rnd.num[(n %/% 2 + 1) : n]
  train <- dat[train.num,]</pre>
  test <- dat[test.num,]</pre>
  clazz.train <- clazz[train.num]</pre>
  clazz.test <- clazz[test.num]</pre>
  clazz.knn <- knn(train, test, clazz.train)</pre>
  print(sum(clazz.test != clazz.knn) / n)
  plot points(train, test, clazz.train, clazz.test)
  plot points(train, test, clazz.train, clazz.knn)
dat <- read.table("wine.csv", sep=",")</pre>
analyse knn(cbind(dat$V2, dat$V11, dat$V13), unclass(dat$V1))
n1 <- 100
a1 < -c(-2, 2, -2)
r1 \leftarrow cbind(c(2, 1, 1), c(1, 4, 1.4), c(1, 1.4, 2))
n2 < -50
a2 < -c(4, 8, -8)
r2 \leftarrow cbind(c(4, 0.2, 0.3), c(0.2, 2, 0.4), c(0.3, 0.4, 2))
dat <- rbind(mvrnorm(n1, a1, r1), mvrnorm(n2, a2, r2))</pre>
analyse knn(dat, c(rep(1, n1), rep(2, n2)))
```