模式识别大作业

--k 均值

班级: 1602051

学号: 16020510072

姓名: 王方颖

一、题目

己知:

数据: sonar, iris

方法: k均值

任务:编程实现采用 k 均值对 sonar 数据,和 iris 数据聚类。

二、k均值聚类

1、动态聚类算法:

对数据聚类的优化过程是从"不合理的"划分到"最佳"划分,是一个动态的迭代过程。

要点:

选定某种距离度量作为样本间的相似性度量。

确定样本合理的初始分类,包括聚类中心的选择等。

确定某种评价聚类结果质量的准则函数,用以调整初始分类直至达到该准则 函数的极值。

2、k-均值聚类模型

将 N 个样本{x1,···,xN}划分到 k 个类{C1,···,Ck}中, k 为一正整数目标: 使得各个数据与其对应聚类中心点的误差平方和最小

$$J = \sum_{i=1}^{k} J_{i} = \sum_{i=1}^{k} \sum_{x \in C_{i}} ||x - m_{i}||^{2}$$

 $-J_{i}$ 为第 i 类聚类的目标函数

- k 为聚类个数
- x 是划分到类C 的样本
- $\mathbf{m}_{\scriptscriptstyle l}$,…, $\mathbf{m}_{\scriptscriptstyle k}$ 是类 $\mathbf{c}_{\scriptscriptstyle l}$,…, $\mathbf{c}_{\scriptscriptstyle k}$ 的质心(均值向量)

$$\mathbf{m}_i = \frac{1}{N_i} \sum_{x \in C_i} x$$

3、K均值聚类算法流程:

不合理----->"最佳"划分

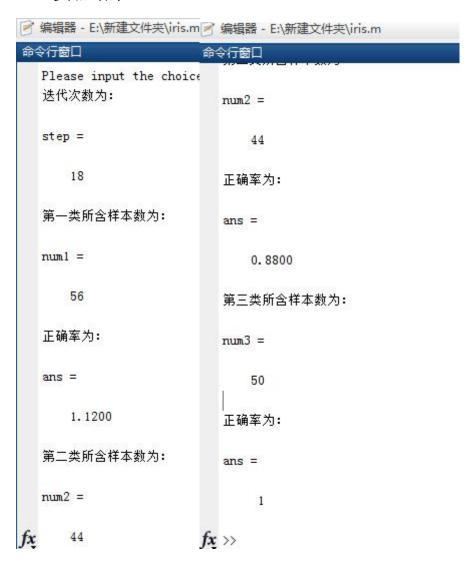
Step 1: 初始化: 随机选择 k 个样本点,并将其视为各聚类的初始中心 $\mathbf{m}_{l}, \cdots, \mathbf{m}_{k}$;

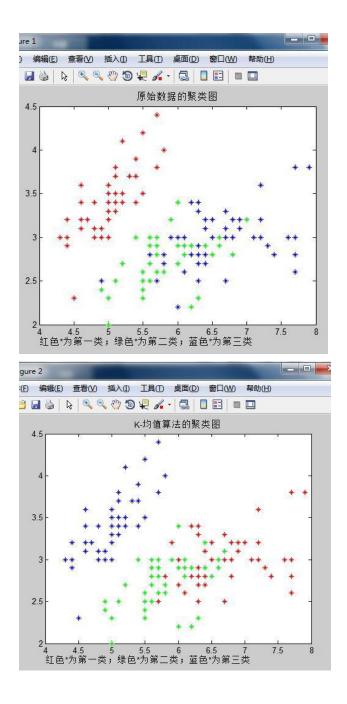
Step 2: 按照最小距离法则逐个将样本 x 划分到以聚类中心 m_1 ,…, m_k 为代表的 k 个类 c_1 ,…, c_k 中;

Step 3: 计算聚类准则函数 J,重新计算 k 个类的聚类中心 m_{ν} " m_{ν} ;

Step 4: 重复 Step 2 和 Step 3 直到聚类中心 \mathbf{m}_1 ,…, \mathbf{m}_k 无改变或目标函数 J不减小。

三、实验结果





命令	於行窗 口	命令行窗口
	Please input the choice: 迭代次数为:	num2 =
	step =	70
	9	正确率为:
	第一类所含样本数为:	ans =
	num1 =	1.0145
	60	第三类所含样本数为:
	正确率为:	num3 =
	ans =	77
	0.8696	正确率为:
	第二类所含样本数为:	ans =
	num2 =	1. 1159
fx	70	fx >>

四、代码

Sonar 数据:

```
clc;
clear;
close all;
%读入 sonar 数据
x1 = xlsread('111.xlsx');
x2 = xlsread('222.xlsx');
x3 = xlsread('333.xlsx');
X = [x1;x2;x3];
```

```
choice = input('Please input the choice: (1 为聚类中心在第一类, 2 为聚类中心
在第二类,3为聚类中心在第三类,4为聚类中心分别在三类中)门;
index = randperm(69);% 生成随机序号
% 初始聚类中心的选择
switch(choice)
   case(1)
               % 聚类中心在第一类中,并选择聚类中心
       Z1 = x1(index(1),:);
       Z2 = x1(index(2),:);
       Z3 = x1(index(3),:);
               % 聚类中心在第二类中
   case(2)
       Z1 = x2(index(1),:);
       Z2 = x2(index(2),:);
       Z3 = x2(index(3),:);
               % 聚类中心在第三类中
   case(3)
       Z1 = x3(index(1),:);
       Z2 = x3(index(2),:);
       Z3 = x3(index(3),:);
   case(4)
               % 聚类中心分别在三类中
       Z1 = x1(index(1),:);
       Z2 = x2(index(2),:);
       Z3 = x3(index(3),:);
end
% K-均值算法
step = 0;
while(1)
         = step + 1; % 记录迭代次数
   step
   num1 = 0;
   num2 = 0;
   num3 = 0;
   for i=1:207
       dist1 = 0; % 样本与第一类聚类中心的距离
       dist2 = 0; % 样本与第二类聚类中心的距离
       dist3 = 0; % 样本与第三类聚类中心的距离
       dist1 = sum((X(i,:) - Z1).^2);
       dist2 = sum((X(i,:) - Z2).^2);
       dist3 = sum((X(i,:) - Z3).^2);
       % 判断样本属于哪一类,并把样本存入该类中
       if dist1 <= dist2 && dist1 <= dist3
           num1 = num1 + 1;
           class1(num1,:) = X(i,:);
       end
       if dist2 <= dist1 && dist2 <= dist3
```

num2 = num2 + 1;

```
class2(num2,:) = X(i,:);
       end
       if dist3 <= dist1 && dist3 <= dist2
           num3 = num3 + 1;
           class3(num3,:) = X(i,:);
       end
   end
   temp1 = mean(class1);
   temp2 = mean(class2);
   temp3 = mean(class3);
   %重新调整当前类别的聚类中心
   if sum(temp1-Z1)==0 \&\& sum(temp2-Z2)==0 \&\& sum(temp3-Z3)==0
       break;
   else
       Z1 = temp1;
       Z2 = temp2;
       Z3 = temp3;
   end
end
disp('迭代次数为: '),step
disp('第一类所含样本数为:'),num1
disp('正确率为: '),num1/69
disp('第二类所含样本数为:'),num2
disp('正确率为: '),num2/69
disp('第三类所含样本数为:'),num3
disp('正确率为: '),num3/69
iris 数据:
clc;
clear;
close all;
%读入 Iris 数据
x1 = xlsread('data1.xls');
x2 = xlsread('data2.xls');
x3 = xlsread('data3.xls');
X = [x1;x2;x3];
choice = input('Please input the choice: (1 为聚类中心在第一类, 2 为聚类中心
在第二类,3为聚类中心在第三类,4为聚类中心分别在三类中)');
index = randperm(50);% 生成随机序号
% 初始聚类中心的选择
```

```
switch(choice)
                % 聚类中心在第一类中,并选择聚类中心
    case(1)
       Z1 = x1(index(1),:);
       Z2 = x1(index(2),:);
       Z3 = x1(index(3),:);
    case(2)
                % 聚类中心在第二类中
       Z1 = x2(index(1),:);
       Z2 = x2(index(2),:);
       Z3 = x2(index(3),:);
                % 聚类中心在第三类中
    case(3)
       Z1 = x3(index(1),:);
       Z2 = x3(index(2),:);
       Z3 = x3(index(3),:);
                % 聚类中心分别在三类中
    case(4)
       Z1 = x1(index(1),:);
       Z2 = x2(index(2),:);
       Z3 = x3(index(3),:);
end
% K-均值算法
step = 0;
while(1)
          = step + 1; % 记录迭代次数
    step
    num1 = 0;
    num2 = 0;
    num3 = 0:
    for i=1:150
       dist1 = 0; % 样本与第一类聚类中心的距离
       dist2 = 0; % 样本与第二类聚类中心的距离
        dist3 = 0; % 样本与第三类聚类中心的距离
        dist1 = sum((X(i,:) - Z1).^2);
       dist2 = sum((X(i,:) - Z2).^2);
        dist3 = sum((X(i,:) - Z3).^2);
       % 判断样本属于哪一类,并把样本存入该类中
       if dist1 <= dist2 && dist1 <= dist3
            num1 = num1 + 1;
            class1(num1,:) = X(i,:);
        end
       if dist2 <= dist1 && dist2 <= dist3
            num2 = num2 + 1;
            class2(num2,:) = X(i,:);
       end
       if dist3 <= dist1 && dist3 <= dist2
```

```
num3 = num3 + 1;
           class3(num3,:) = X(i,:);
       end
   end
   temp1 = mean(class1);
   temp2 = mean(class2);
   temp3 = mean(class3);
   %重新调整当前类别的聚类中心
   if sum(temp1-Z1)==0 \&\& sum(temp2-Z2)==0 \&\& sum(temp3-Z3)==0
       break:
   else
       Z1 = temp1;
       Z2 = temp2;
       Z3 = temp3;
   end
end
disp('迭代次数为: '),step
disp('第一类所含样本数为:'),num1
disp('正确率为: '),num1/50
disp('第二类所含样本数为: '),num2
disp('正确率为: '),num2/50
disp('第三类所含样本数为:'),num3
disp('正确率为: '),num3/50
% 画图程序
% 以第一个特征作 x 轴和第二个特征作 y 轴, 画图
%原始数据的聚类图
for i=1:150
   if (i < = 50)
       plot(X(i,1),X(i,2),'r*')
       hold on
   end
       if (i>50 &&i<=100)
       plot(X(i,1),X(i,2),'g*')
       hold on
       end
       if (i>100&&i<=150)
       plot(X(i,1),X(i,2),'b*')
       hold on
   end
end
title('原始数据的聚类图');
strt=['红色*为第一类;绿色*为第二类;蓝色*为第三类'];
text(4,1.8,strt);
```

```
%K-均值算法分类的聚类图
figure;
for i=1:num1
  plot(class1(i,1),class1(i,2),'r*');
   hold on;
end
for j=1:num2
   plot(class2(j,1),class2(j,2),'g*');
   hold on;
end
for k=1:num3
   plot(class3(k,1),class3(k,2),'b*');
    hold on;
end
title('K-均值算法的聚类图');
strt=['红色*为第一类;绿色*为第二类;蓝色*为第三类'];
text(4,1.8,strt);
```