FCM算法的matlab程序

在 "FCM算法的matlab程序 (初步)" 这篇文章中已经用matlab程序对iris数据库进行简单的实现,下面的程序最终的目的是求准确度。

作者: 凯鲁嘎吉 - 博客园 http://www.cnblogs.com/kailugaji/

1.采用iris数据库

iris_data.txt

```
+
      3. 5 1. 4
                  0.2
          1.4
                 0.2
          1.3
      3.2
                  0.2
      3. 1
          1.5
                  0.2
    3.6
          1.4
                 0.2
      3.9
           1.7
                  0.4
      3.4
           1.4
                  0.3
    3.4
          1.5
                 0.2
           1.4
      2.9
                  0.2
      3. 1
           1.5
4.9
                  0.1
4.8
      3.4
          1.6
                  0.2
4.8
      3 1.4
                 0.1
4.3
          1.1
                 0.1
5.8
          1.2
                 0.2
5. 7
      4.4
           1.5
                  0.4
      3.9
           1.3
                  0.4
      3.5
           1.4
                  0.3
5. 7
      3.8
          1.7
                  0.3
                  0.3
      3.4
           1.7
                  0.2
      3.7
5. 1
           1.5
                  0.4
                 0.2
      3.3
          1.7
                  0.5
      3.4
            1.9
                  0.2
            0.2
    3 1.6
          1.6
    3.4
                 0.4
      3.5
           1.5
                  0.2
            1.4
5. 2
      3.4
                  0.2
```

```
3.2
                0.2
4.7
           1.6
          1.6
                0.2
4.8
     3. 1
     3.4
5.4
          1.5
                0.4
5.2
                0.1
     4.1
          1.5
5.5
     4.2
          1.4
                0.2
     3. 1
4.9
         1.5
                0.2
5
    3.2
         1.2
               0.2
5.5
     3.5
         1.3
               0.2
4.9
     3.6
         1.4
               0.1
     3 1.3
               0.2
4.4
    3.4 1.5
5. 1
               0.2
              0.3
5
   3.5
        1.3
4.5
    2.3 1.3
               0.3
    3.2
         1.3
               0.2
4.4
   3.5 1.6
              0.6
5
5. 1
    3.8 1.9
               0.4
     3 1.4
               0.3
4.8
5. 1
     3.8 1.6
               0.2
     3.2
          1.4
               0.2
4.6
5.3
    3.7
         1.5
               0.2
5
   3.3
         1.4
               0.2
7
   3.2
         4.7
              1.4
    3.2
         4.5
               1.5
6.4
6.9
     3. 1
          4.9
               1.5
5.5
     2.3
          4 1.3
     2.8
          4.6
               1.5
6.5
5.7
     2.8
          4.5
               1.3
     3.3
          4.7
               1.6
6.3
     2.4
4.9
           3.3
                1
6.6
     2.9
          4.6
               1.3
5.2
     2.7
          3.9
                1.4
   2 3.5 1
5
5.9
    3 4.2 1.5
6
   2.2
         4 1
6.1
    2.9 4.7
               1.4
5.6
     2.9
          3.6
               1.3
6.7
     3.1
         4.4
               1.4
         4.5
5.6
     3
              1.5
5.8
     2.7
          4. 1
               1
6.2
     2.2
          4.5
               1.5
5.6
     2.5
           3.9
               1.1
     3.2
               1.8
5.9
          4.8
     2.8
              1.3
6. 1
           4
6.3
     2.5
               1.5
           4.9
               1.2
6.1
     2.8
          4.7
     2.9
          4.3
               1.3
6.4
6.6
     3
         4.4 1.4
```

```
6.8 2.8 4.8 1.4
    3 5 1.7
6.7
6
   2.9 4.5 1.5
5.7
    2.6 3.5
              1
5.5
     2.4
         3.8
              1.1
5.5
     2.4
         3.7
              1
5.8
     2.7
         3.9
              1.2
   2.7
6
         5. 1
              1.6
5.4
   3
        4.5
              1.5
6
   3.4
        4.5
              1.6
   3. 1 4. 7
              1.5
6.7
6.3
     2.3 4.4
              1.3
5.6
     3 4.1 1.3
     2.5 4 1.3
5.5
5.5
     2.6 4.4 1.2
6.1
    3 4.6 1.4
     2.6
5.8
        4 1.2
        3.3
5
   2.3
            1
5.6
     2.7 4.2
              1.3
     3 4.2 1.2
5.7
5.7
     2.9
         4.2
              1.3
6.2
     2.9
         4.3
              1.3
         3 1.1
5. 1
     2.5
5.7
     2.8
         4. 1 1. 3
6.3
     3.3
          6
              2.5
     2.7
         5. 1 1. 9
5.8
7.1
         5.9
              2.1
     3
6.3
     2.9 5.6
              1.8
     3
6.5
         5.8
              2.2
7.6
     3
        6.6
              2.1
4.9
     2.5
         4.5
              1.7
7.3
     2.9
          6.3
              1.8
6.7
     2.5
         5.8
              1.8
7.2
     3.6
          6.1
               2.5
     3.2
6.5
         5. 1
              2
6.4
     2.7
          5.3
              1.9
6.8
     3
        5.5
              2.1
         5
     2.5
              2
5.7
5.8
     2.8
         5. 1 2. 4
6.4
     3.2
         5.3
              2.3
6.5
     3
         5. 5 1. 8
     3.8 6.7
              2.2
7.7
7.7
     2.6
          6.9
               2.3
   2. 2 5 1. 5
6
    3.2
         5.7
              2.3
6.9
     2.8
5.6
          4.9
               2
7.7
     2.8
          6.7
               2
```

```
1.8
6.3
      2.7
           4.9
6.7
      3.3
            5.7
                  2.1
7.2
      3.2
            6
                1.8
6.2
          4.8
      2.8
                1.8
6.1
          4.9
                1.8
6.4
      2.8
         5.6
                2.1
7.2
      3
          5.8
                1.6
7.4
      2.8
            6. 1
                1.9
7.9
      3.8
            6.4
                  2
6.4
      2.8
           5.6
                  2.2
6.3
      2.8
           5. 1
                 1.5
6.1
      2.6
           5.6
                 1.4
7.7
      3
          6. 1
                2.3
6.3
     3.4
           5.6
                  2.4
6.4
      3. 1
           5.5
                 1.8
6
    3 4.8 1.8
            5.4
6.9
     3. 1
                  2.1
6.7
      3. 1
           5.6
                  2.4
6.9
      3. 1
            5. 1
                  2.3
5.8
      2.7
            5. 1
                  1.9
6.8
      3.2
           5.9
                  2.3
6.7
      3.3
           5.7
                  2.5
6.7
          5. 2
5
     3
                2.3
6.3
      2.5
                1.9
6.5
          5. 2
     3
                2
6.2
      3.4 5.4
                2.3
5.9
     3 5.1
                1.8
```

View Code

iris_id.txt

0

2.matlab源程序

My FCM.m

```
function label 1=My FCM(K)
%输入K: 聚类数
%输出: label 1:聚的类, para miu new:模糊聚类中心μ, responsivity:模糊隶属度
format long
eps=1e-5; %定义迭代终止条件的eps
alpha=2; %模糊加权指数, [1,+无穷)
max iter=100; %最大迭代次数
fitness=zeros(max iter, 1);
data=dlmread('E:\www.cnblogs.comkailugaji\data\iris\iris data.txt');
%对data做最大-最小归一化处理
[data num, ~]=size(data);
X=(data-ones(data num, 1)*min(data))./(ones(data num, 1)*(max(data)-min(data))):
[X \text{ num}, X \text{ dim}] = \text{size}(X);
%随机初始化模糊隶属度矩阵
responsivity=rand(X num, K); %初始化模糊隶属度矩阵, X num*K
temp=sum(responsivity, 2); %把responsivity每一行加起来,把K类加起来,N*1的矩阵
responsivity=responsivity./(temp*ones(1,K)); %保证每行(每类)加起来为1
% FCM算法
for t=1:max iter
   %更新聚类中心K*X dim
   miu up=(responsivity'. ^(alpha))*X; %μ的分子部分
   para miu=miu up./((sum(responsivity. (alpha)))'*ones(1, X dim));
   %欧氏距离, 计算 (X-para miu) ^2=X^2+para miu^2-2*para miu*X', 矩阵大小为X num*K
   distant=(sum(X.*X,2))*ones(1,K)+ones(X num,1)*(sum(para miu.*para miu,2))'-2*X*para miu';
   %目标函数值
   fitness(t)=sum(sum(distant.*(responsivity.^(alpha))));
   %更新隶属度矩阵X num*K
   R up=distant. ^(-1/(alpha-1)); %隶属度矩阵的分子部分
   responsivity=R up./(sum(R up, 2)*ones(1, K));
   %[responsivity, para miu, fitness(t)]=FuzzyCM(X, responsivity, K, alpha);
   if t>1 %改成while不行
       if abs(fitness(t)-fitness(t-1)) \le ps
          break:
       end
   end
end
%iter=t: %实际迭代次数
[, label 1]=max(responsivity, [], 2);
```

succeed.m

```
function accuracy=succeed(K,id)
%输入K: 聚的类, id: 训练后的聚类结果, N*1的矩阵
N=size(id,1); %样本个数
p=perms(1:K); %全排列矩阵
p col=size(p,1); %全排列的行数
new label=zeros(N, p col); %聚类结果的所有可能取值, N*p col
num=zeros(1, p col); %与真实聚类结果一样的个数
real label=dlmread('E:\www.cnblogs.comkailugaji\data\iris\iris id.txt');
%将训练结果全排列为N*p col的矩阵,每一列为一种可能性
for i=1:N
   for j=1:p col
       for k=1:K
           if id(i) == k
              new label(i, j)=p(j, k)-1; %加一减一看情况
           end
       end
   end
end
%与真实结果比对,计算精确度
for j=1:p col
   for i=1:N
       if new label(i, j) == real label(i)
              \operatorname{num}(j) = \operatorname{num}(j) + 1;
       end
   end
end
accuracy=max(num)/N;
Eg FCM.m
function ave acc FCM=Eg FCM(K, max iter)
%输入K:聚的类, max iter是最大迭代次数
%输出ave acc FCM: 迭代max iter次之后的平均准确度
s=0;
for i=1:max iter
   label 1=My FCM(K);
   accuracy=succeed(K, label 1);
   s=s+accuracy;
end
ave acc FCM=s/max iter;
```

3.结果

>> ave_acc_FCM=Eg_FCM(3,50) ave_acc_FCM = 0.88866666666666667