# FCM算法的matlab程序2

在"<u>FCM算法的matlab程序</u>"这篇文章中已经用matlab程序对iris数据库进行实现,并求解准确度。下面的程序是另一种方法,是最常用的方法:先初始化聚类中心,在进行迭代(此方法由于循环较多,时间复杂度相对较高,但更严谨。就时间性而言,推荐使用"<u>FCM算法的matlab程</u><u>序</u>"这个程序)。

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

### 1.采用iris数据库

#### iris data.txt

5. 1	3.5	1.4	0.2
4.9	3	1.4	0.2
4.7	3.2	1.3	0.2
4.6	3.1	1.5	0.2
5	3.6	1.4	0.2
5.4	3.9	1.7	0.4
4.6	3.4	1.4	0.3
5	3.4	1.5	0.2
4.4	2.9	1.4	0.2
4.9	3.1	1.5	0.1
5.4	3.7	1.5	0.2
4.8	3.4	1.6	0.2
4.8	3	1.4	0.1
4.3	3	1.1	0.1
5.8	4	1.2	0.2
5.7	4.4	1.5	0.4
5.4	3.9	1.3	0.4
5.1	3.5	1.4	0.3
5.7	3.8	1.7	0.3
5.1	3.8	1.5	0.3
5.4	3.4	1.7	0.2
5.1	3.7	1.5	0.4
4.6	3.6	1	0.2
5.1	3.3	1.7	0.5
4.8	3.4	1.9	0.2
5	3	1.6	0.2
5	3.4	1.6	0.4
5.2	3.5	1.5	0.2

- 0			
5.2	3.4	1.4	0.2
4.7	3.2	1.6	0.2
4.8	3.1	1.6	0.2
5.4	3.4	1.5	0.4
5.2	4.1	1.5	0.1
		1.0	
5.5	4.2	1.4	0.2
4.9	3.1	1.5	0.2
5		1.0	
		1.2	0.2
5.5	3.5	1.3	0.2
4.9	3.6	1.4	0.1
4.4	3	1.3	0.2
5.1	3.4	1.5	0.2
5	3.5	1.3	0.3
		1.0	
4.5	2.3	1.3	0.3
4.4	3.2	1.3	0.2
5	3.5	1.6	0.6
5.1	3.8	1.9	0.4
4.8	3	1.4	0.3
5. 1	3.8	1.6	0.2
4.6	3.2	1.4	0.2
5.3	3.7	1.5	0.2
5	3. 3	1 /	
		1.4	0.2
7	3.2	4.7	1.4
6.4	3.2	4.5	1.5
			1.5
6.9		4.9	
5.5	2.3	4	1.3
6.5	2.8	4.6	1.5
5. 7	2.8	4. 5	1.3
6.3	3.3	4.7	1.6
4.9	2.4	3.3	1
	2.1		
6.6	2.9	4.6	1.3
5.2	2.7	3.9	1.4
5	2	3.5	1
	2 3		
5.9		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
5.6	3	4.5	1.5
5.8		4. 1	
	2.7		1
6.2	2.2	4.5	1.5
5.6	2.5	3.9	1.1
5.9	3.2	4.8	1.8
6.1	2.8	4	1.3
6.3	2.5	4.9	1.5
6.1	2.8	4.7	1.2
6.4	2.9	4.3	1.3

0 0	0	4 4	1 1
6.6	3	4.4	1.4
6.8	2.8	4.8	1.4
6.7	3	5	1.7
6	2.9	4.5	1.5
5. 7			
	2.6	3.5	1
5.5	2.4	3.8	1.1
5.5		3.7	1
			1
5.8	2.7	3.9	1.2
6	2.7	5.1	1.6
	۷. ۱		
5.4	3	4.5	1.5
6	3.4	4.5	1.6
6.7	3.1	4.7	1.5
6.3	2.3	4.4	1.3
	3	4. 1	1 9
			1.3
5.5	2.5	4	1.3
5.5	2.6	4.4	1.2
	2.0		
6.1	3	4.6	1.4
5.8	2.6	4	1.2
	2.0		
5	2.3	3.3	1
5.6	2.7	4.2	1.3
c. 7	2		
5.7	3	4.2	1.2
5.7	2.9	4.2	1.3
6.2	2 0	4.3	1.3
	2.9		1. 0
5.1	2.5	3	1.1
5.7	2.8	4.1	1.3
	2.0		
6.3	3.3	6	2.5
5.8	2.7	5.1	1.9
7.1	3	5.9	
			2.1
6.3	2.9	5.6	1.8
6.5	3	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
	3.0		
6.5	3.2	5. 1	2
6.4	2.7 3	5.3	1.9
	2		0.1
6.8	3	5.5	2.1
5.7	2.5	5	2
5.8	2.8	5. 1	2 4
			2.4
6.4	3.2	5.3	2.3
6.5	3	5.5	1.8
7.7	3.8	6.7	2.2
7.7	2.6	6.9	2.3
6	2.2	5	1.5
6.9	3.2	5.7	2.3
	2.8		
5.6	4.0	4.9	2

7.7	2.8	6.7	2
6.3	2.7	4.9	1.8
6.7	3.3	5.7	2.1
7.2	3.2	6	1.8
6.2	2.8	4.8	1.8
6. 1	3	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
6.9	3. 1	5. 4	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	3	5. 2	2. 3
6. 3	9 5	5	1. 9
	2.5 3		2
6.5		5. 2	2
6.2	3.4	5.4	2. 3
5.9	3	5. 1	1.8

# iris\_id.txt



# 2.matlab程序

```
function label 1=Mv FCM2(K)
%输入K: 聚类数
%输出: label 1:聚的类, para miu new:模糊聚类中心μ, responsivitv: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K个聚类中心
rand array=randperm(X num); %产生1~X num之间整数的随机排列
para miu=X(rand array(1:K),:); %随机排列取前K个数,在X矩阵中取这K行作为初始聚类中心
responsivity=zeros(X num, K):
R up=zeros(X num, K):
% FCM算法
for t=1:max iter
    %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
    \operatorname{distant} = (\operatorname{sum}(X. *X, 2)) * \operatorname{ones}(1, K) + \operatorname{ones}(X \operatorname{num}, 1) * (\operatorname{sum}(\operatorname{para} \operatorname{miu}. *\operatorname{para} \operatorname{miu}, 2)) - 2 * X * \operatorname{para} \operatorname{miu}'
    %更新隶属度矩阵X num*K
    for i=1:X num
        for j=1:K
            if distant(i, j) == 1
                 responsivity (i, i) = 0:
             elseif distant(i, j) == 0
                 responsivity (i, j)=1. /sum (responsivity (i, :)==0);
             else
                 R up(i, j)=distant(i, j). ^(-1/(alpha-1)); %隶属度矩阵的分子部分
                 responsivity (i, j) = R \text{ up}(i, j) \cdot / \text{sum}(R \text{ up}(i, i), 2);
             end
        end
    end
    %目标函数值
    fitness(t)=sum(sum(distant.*(responsivity.^(alpha))));
     %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)):
    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 FCM2(K);
```

accuracy=succeed(K, label 1);

s=s+accuracy;

```
end
ave_acc_FCM=s/max_iter;
```

## 3.结果

## 4.注意

此算法是一个大众化的算法,先初始化聚类中心,再进行迭代,对隶属函数进行分情况讨论,将距离为0的情况考虑进去,但是计算速度慢。而在"<u>FCM算法的matlab程序</u>"是先初始化模糊隶属函数,再进行迭代,这样就避免分母为零的情况,而且计算速度快。对于严谨性大众性,可以采用本文的算法,对于时间性,可以采用"<u>FCM算法的matlab程序</u>"算法。