KFCM算法的matlab程序

在"聚类——KFCM"这篇文章中已经介绍了KFCM算法,现在用matlab程序对iris数据库进行简单的实现,并求其准确度。

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

1.采用iris数据库

iris_data.txt

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
5.2	3.4	1.4	0.2
4.7	3.2	1.6	0.2
4.8	3.1	1.6	0.2

- 4	0 4	1 -	0 1
5.4	3.4	1.5	0.4
5.2	4.1	1.5	0.1
5.5	4.2	1.4	0.2
4.9	3.1	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
4.4	3	1.3	0.2
5. 1	3.4	1.5	0.2
5	3.5	1.3	0.3
4.5	2.3	1.3	0.3
4.4	3.2	1.3	0.2
			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
		1.0	
4.6	3.2	1.4	0.2
5.3	3.7	1.5	0.2
5	3.3	1.4	0.2
7	3.2	4.7	1.4
6.4	3.2	4.5	1.5
6.9	3.1	4.9	1.5
5. 5	2. 3	4	1. 3
			1. 5
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
6.6	2.9	4.6	1.3
5.2	2.7	3.9	1.4
5	2	3.5	1
	2		
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
	2. 3		
6.7	3.1	4.4	1.4
5.6	3	4.5	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
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
6.6	3	4.4	1.4
6.8	2.8	4.8	1.4
6.7	3	5	1.7
J	U	U	1. 1

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
6	2.7	5. 1	1.6
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
5.6	3	4.1	1.3
5.5	2.5	4	1.3
5.5	2.6 3	4.4	1.2
6.1	3	4.6	1.4
5.8	2.6	4	1.2
5	2.6 2.3	3. 3	1
5.6	2. 7	4. 2	1.3
	3		1.0
5. 7	3	4.2	1.2
5. 7	2.9	4.2	1.3
6.2	2.9	4.3	1.3
5. 1	2.5	3	1.1
5.7	2.8	4.1	1.3
6.3	3.3	6	2.5
5.8	2. 7	5. 1	1.9
7 1	3		0 1
7. 1		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
			2.0
6.5	3. 2	5. 1	2 1.9
6.4	2.7	5.3	1.9
6.8	3	5.5	2.1
5.7	2.5	5	2
5.8	2.8	5. 1	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			
7.7	2.6	6.9	2.3
6	2.2	5	1.5
6.9	3.2	5.7	2.3
5.6	2.8	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
0. 1	J. J	J. 1	4.1

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	2.5	5	1.9
6.5	3	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

$\mathbf{My}_{-}\mathbf{KFCM}.\mathbf{m}$

function label_1=My_KFCM(K, sigma) %输入K: 聚类数, sigma: 高斯核函数的参数

```
%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-4: %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
data=dlmread('E:\www.cnblogs.com\kailugaji\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);
% KFCM算法
for t=1:max iter
   responsivity new=responsivity; %上一步的隶属度矩阵
   %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';
   %高斯核函数, X num*K的矩阵
   kernel fun=exp((-distant)/(2*sigma*sigma));
   %更新隶属度矩阵X num*K
   for i=1:X num
       for j=1:K
           if kernel fun(i, j) == 1
              responsivity new(i, j)=1./sum(responsivity new(i,:)==0);
           else
              R up(i, j)=(1-kernel fun(i, j)). ^(-1/(alpha-1)); %隶属度矩阵的分子部分
              responsivity new(i, j) = R up(i, j)./sum(R up(i,:),2);
           end
       end
   end
   %目标函数值
   %fitness(t)=2*sum(sum((1-kernel fun).*(responsivity.^(alpha))));
    %更新聚类中心K*X dim
   miu up=((kernel fun.*responsivity new)'. ^(alpha))*X; %μ的分子部分
   para miu=miu up./((sum((kernel fun.*responsivity new). ^(alpha)))'*ones(1, X dim));
   if t > 1
       %if abs(fitness(t)-fitness(t-1)) \le ps
       if norm(responsivity new-responsivity) <= eps
           break:
       end
   end
```

```
end
%iter=t; %实际迭代次数
[~,label_1]=max(responsivity_new,[],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.com\kailugaji\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; %iris数据库, 0 1 2
           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_KFCM.m

```
function ave_acc_KFCM=Eg_KFCM(K, sigma, max_iter)
%输入K:聚的类,max_iter是最大迭代次数,sigma: 高斯核函数的参数
%输出ave_acc_KFCM: 迭代max_iter次之后的平均准确度
s=0;
for i=1:max_iter
    label_1=My_KFCM(K, sigma);
    accuracy=succeed(K, label_1);
    s=s+accuracy;
```

```
end
ave_acc_KFCM=s/max_iter;
```

3.结果