PROJECT 12-02

Minimum Distance Classifier

- (a) Implement the minimum distance classifier (for two classes) discussed in Section 12.2.1.
- (b) Compute the classifier parameters using the training set developed in Project 12-01.
- (c) Establish the classifier recognition performance by determining the percent of patterns from the test set that are classified correctly.

一、实验用图

本项目中,因为没有做过 project11_1、project12_1,所以没有事先准备好的数据集,因此在本项目中采用临时生成的数据集。

二、实验过程

- 1、首先生成有三个模式类别的数据集
- 2、显示训练好的数据和未训练好的数据
- 3、计算距离, 计算所有的点与星号位置的距离
- 4、进行最小距离分类

三、程序源代码

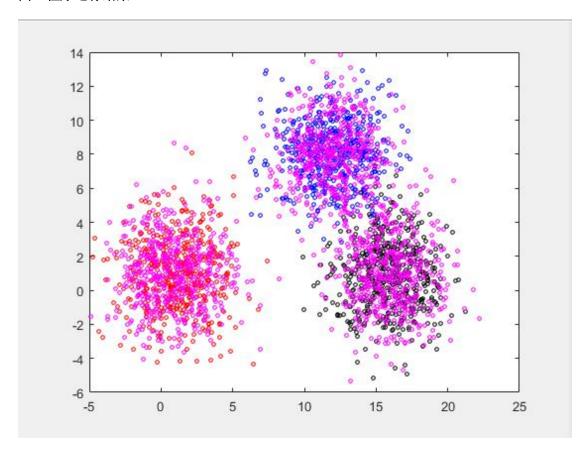
```
1 -
       clc;
2 -
      clear;
       close all;
3 -
      %(a) X1数据集的生成
4
      randn('seed', 0);
5 -
      P1=[1,1,1]:%这里本来应该是1/3的,但是考虑到为概率相等所以用1代替一好计算
6 -
       m1=[1 1]';
      m2=[12 8]';
8 -
      m3=[16 1]';
9 -
      sita=sqrt(4);
10 -
11 -
      S1=(sita^2)*eye(2);
12 -
      S2=S1;
13 -
       S3=S1:
14 -
     N=1000;
    x1_Source=mvnrnd(m1, S1, N);
15 -
```

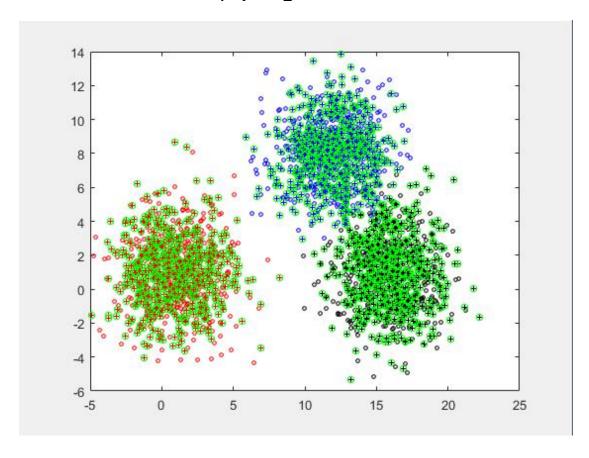
```
16 -
        x2_Source=mvnrnd(m2, S2, N);
17 -
        x3_Source=mvnrnd(m3, S3, N);
        x1=P1(1)*x1_Source;
18 -
        x2=P1(2)*x2_Source;
19 -
        x3=P1(3)*x3_Source;
20 -
        figure(1);
21 -
22
        %这里是显示的训练数据
        plot(x1_Source((1:N/2), 1), x1_Source((1:N/2), 2), 'ro', 'MarkerSize', 3); hold on;
23 -
        plot(x2_Source((1:N/2), 1), x2_Source((1:N/2), 2), 'bo', 'MarkerSize', 3); hold on:
24 -
        plot(x3_Source((1:N/2), 1), x3_Source((1:N/2), 2), 'ko', 'MarkerSize', 3); hold on;
25 -
        X1x1f=[x1(1:(N/2),:);x2(1:(N/2),:);x3(1:(N/2),:)];
26 -
        %这里是显示的未训练数据
27
28 -
        plot(x1_Source(((N/2)+1:N),1),x1_Source(((N/2)+1:N),2),'mo','MarkerSize',3);hold on:
        plot(x2_Source(((N/2)+1:N), 1), x2_Source(((N/2)+1:N), 2), 'mo', 'MarkerSize', 3); hold on;
29 -
30 -
        plot(x3_Source(((N/2)+1:N),1),x3_Source(((N/2)+1:N),2),'mo','MarkerSize',3);hold on:
        X1x1n=[x1((N/2)+1:N,:);x2((N/2)+1:N,:);x3((N/2)+1:N,:)];
31 -
32
         %在第二个图中显示
33 -
         figure(2);
         plot(x1_Source((1:N/2), 1), x1_Source((1:N/2), 2), 'ro', 'MarkerSize', 3); hold on;
34 -
35 -
         plot(x2 Source((1:N/2),1),x2 Source((1:N/2),2), 'bo', 'MarkerSize',3); hold on;
         plot(x3_Source((1:N/2),1),x3_Source((1:N/2),2),'ko','MarkerSize',3);hold on;
36 -
37
         %初始化存储位置
38
         dm_EuclidSource=1: (N/2*3);
39 -
40
         %邻域点数
41 -
         k=11;
42
43 - for m=1:length(X1xln)
         X1xlf=[X1xlf(:,1),X1xlf(:,2)];
44 -
45
          %计算距离--采用最原始的方案,计算所有的点与星号位置的距离
46 -
        for n=1: (N/2*3)
             %dm EuclidSource(n)=X1xln(m,:)*S1^(-1)*(X1xlf(n,:))';
47
             dm_EuclidSource(n)=(X1xln(m,1)-X1xlf(n,1))^2+(X1xln(m,2)-X1xlf(n,2))^2: %计算欧几里得距离
48 -
          end
49 -
          X1x1f=[X1x1f.dm EuclidSource']:
50 -
51 -
          dm_Euclid1=dm_EuclidSource(1:(N/2));
52 -
          dm_Euclid2=dm_EuclidSource((N/2+1):(N));
          dm_Euclid3=dm_EuclidSource((N+1):(N*1.5));
53 -
          %由于懒的缘故,此处本可以写成for循环但是考虑到就只有3个类,所以懒得写成循环了233333333
54
55
56
          %1号类的欧几里得距离
57 -
          xRemind=0;%因为不是很好给xRemind定界所以暂时先这样处理一这个可以优化(虽然觉得意义不是很大,毕竟维数不会很高)
58 -
59 -
         while kRemind>0
60 -
             x=find(dm_Euclid1==min(dm_Euclid1));
61 -
             xRemind=[xRemind, x]:
62 -
             kRemind=kRemind-length(x);
63 -
             dm_Euclid1(x)=max(dm_Euclid1);
64 -
          end
```

```
%此时x标定了满足k=11情况下最远的点
65
            %GoalxFor1=X1xlf(x(1),1); %最远的点的x值
66
            %GoalyFor1=X1x1f(x(1),2); %最远的点的y值
67
            GoalrFor1=X1xlf(x(1),3); %最远的点的半径值
68 -
69
           %2号类的欧几里得距离
70
           kRemind=k;
71 -
72 -
           xRemind=0;
     while kRemind>0
73 -
               x=find(dm_Euclid2==min(dm_Euclid2));
75 -
               xRemind=[xRemind, x];
               kRemind=kRemind-length(x);
76 -
               dm_Euclid2(x)=max(dm_Euclid2);
77 -
78 -
            end
            %GoalxFor2=X1xlf(x(1)+N/2,1); %最远的点的x值
79
            %GoalyFor2=X1x1f(x(1)+N/2,2); %最远的点的y值
81 -
           GoalrFor2=X1xlf(x(1)+N/2,3); %最远的点的半径值
82
           %3号类的欧几里得距离
83
           kRemind=k;
84 -
           xRemind=0;
85 -
           while kRemind>0
86 -
              x=find(dm_Euclid3==min(dm_Euclid3));
87 -
              xRemind=[xRemind, x];
88 -
89 -
              kRemind=kRemind-length(x);
90 -
               dm_Euclid3(x)=max(dm_Euclid3);
91 -
           end
           %GoalxFor3=X1xlf(x(1)+N,1); %最远的点的x值
92
           %GoalyFor3=X1xlf(x(1)+N,2); %最远的点的y值
93
94 -
           GoalrFor3=X1xlf(x(1)+N,3); %最远的点的半径值
95
           plot(X1xln(m, 1), X1xln(m, 2), 'go', 'MarkerSize', 5); hold on;
96 -
```

```
96 -
             plot(X1xln(m, 1), X1xln(m, 2), 'go', 'MarkerSize', 5); hold on:
 97
             Goalr=[GoalrFor1, GoalrFor2, GoalrFor3];
 98 -
             Number=find(Goalr==min(Goalr));
 99 -
             if Number == 1
100 -
                  plot(X1xln(m, 1), X1xln(m, 2), 'r+', 'MarkerSize', 3); hold on;
101 -
             elseif Number==2
102 -
                  plot(X1xln(m, 1), X1xln(m, 2), 'b+', 'MarkerSize', 3); hold on;
103 -
104 -
              elseif Number==3
                  plot(X1xln(m, 1), X1xln(m, 2), 'k+', 'MarkerSize', 3); hold on;
105 -
106 -
             else
                  %这里暂时没有输出信息
107
108 -
              end
              %至此一个点的分类完成
109
110 -
          end
111
```

四、程序运行结果





五、结果分析

最小距离分类法原理简单,容易理解,计算速度快,但是因为其只考虑每一类样本的均值,而不用管类别内部的方差(每一类样本的分布),也不用考虑类别之间的协方差(类别和类别之间的相关关系),所以分类精度不高,因此,一般不用它作为我们分类对精度有高要求的分类,但它可以在快速浏览分类概况中使用。