# 山东大学 计算机科学与技术 学院

# 机器学习与模式识别 课程实验报告

实验题目:支持向量机

实验学时: 2 小时 实验日期: 2018/11/23

实验目的: 在给定的数据集下, 实现支持向量机算法, 并进行测试

硬件环境: 16 GB 内存

软件环境: mac os, matlab 2017b

#### 实验步骤与内容:

一. 支持向量机算法

1. 对于一个二分类任务,我们分类的思路可以是,寻找一个分类的直线、平面或者超平面, 使正负两类到分隔面的最小距离最大化,而我们选取的直线可以放置于两个类别的最近 的点中间,另这个距离为 m,则

$$m = \frac{\left| w^T x + b \right|}{\left| \left| w \right| \right|}$$

对左边归一化,得到

$$\frac{\left|w^{T}x+b\right|}{m||w||} = 1$$

对系数整理可得

$$\left| w_0^T x + b_0 \right| = 1, w_0 = \frac{w}{m||m||}, b_0 = \frac{b}{m||w||}$$

我们将类别分为正类与负类两类, y=1 与 y=-1, 可知所有的点满足如下条件

$$y_i \bullet (w^T x_i + b) = 1, i = 1,...m$$

而我们的问题是最大化 1/w,将其转为倒数并平方,得到优化的目标如下

$$\min \frac{1}{2} ||w||^2$$
st.  $(w^T x_i + b) y_i \ge 1, i = 1, ..., m$ 

对于该问题, 我们可以由拉格朗日乘数法转化为对偶问题

$$\max_{\alpha} \sum_{i=1}^{m} \alpha_{i} - \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^{m} y_{i} y_{j} \alpha_{i} \alpha_{j} \left\langle x_{i}, x_{j} \right\rangle$$

$$st. \quad \alpha_{i} \geq 0, i = 1, ..., m. \sum_{i=1}^{m} \alpha_{i} y_{i} = 0, i = 1, ..., m$$

该方法可以用二次规划的方法求解,也可以通过 SMO 算法进行求解,固定其他数值不

变,每次只优化其中两个。本次实验采用的是二次规划,同时,我们加入软间隔,对该问题训练集的出错加入一定的容忍,加入惩罚因子 C,则该问题可写为

$$\min \frac{1}{2} ||w||^2 + C \sum_{i=1}^m |\xi_i|$$
st.  $(w^T x_i + b) y_i \ge 1 - \xi_i, i = 1,...,m$ 

最终得到的对偶问题的二次规划形式如下

$$\max_{\alpha} \frac{1}{2} \alpha^{T} H \alpha + f^{T} \alpha$$

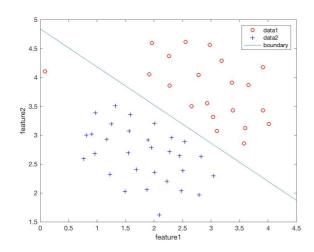
$$st. \quad 0 \le \alpha_{i} \le C, i = 1, ..., m. \sum_{i=1}^{m} \alpha_{i} y_{i} = 0, i = 1, ..., m$$

(注意拉格朗日问题求的是最大,而该问题在二次规划下求的是最小

## 二. 实验内容与结果

## 1. 二维数据的分类

首先导入数据,将数据可视化,然后进行二次规划求解 在设置惩罚因子 c=1 下分类如下

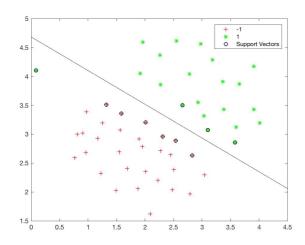


## 代码如下

```
pos=(y==1);
neg=(y==-1);
figure;
plot(x(pos,1),x(pos,2),'ro');
plot(x(neg,1),x(neg,2),'b+');
m=length(y);
C=1;
f=-ones(1,m);
H=(y*y').*(x*x');
lb=zeros(1,m);
ub=C*ones(1,m);
Aeq=y';
alpha=quadprog(H,f,[],[],Aeq,beq,lb,ub);
w=sum((alpha.*y).*x);
max=-1000;
for i=1:m
   if(y(i)==-1&&t(i)>max)
       max=t(i);
   if(y(i)==1&&t(i)<min&&t(i)>max)
       min=t(i);
   end
b=-(max+min)/2;
```

```
% w1*x1+w2*x2+b=0
x1=[0:0.1:4.5];
x2=-((w(1)*x1)+b)./w(2);
hold on
plot(x1,x2,'-');
xlabel('feature1');
ylabel('feature2');
legend('data1','data2','boundary');
```

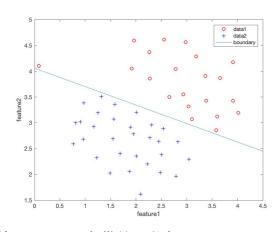
## 使用 mat lab 自带的 svmtrain 函数得到图像如下



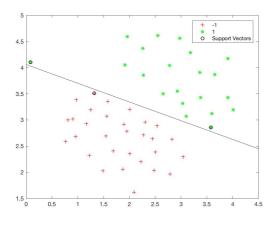
# 代码如下

% solution
figure;
svm=svmtrain(x,y,'boxconstraint',100,'Showplot',true);

# 令 c=100,得到的分类如下



# 使用 mat lab 自带的函数如下



## 2. 文本分类

对文本进行分类,但需要注意的是,文本的向量长度不确定,这里取了长度为 3000,利用 test 分别对 50、100、400 得到的模型进行测试,并与 matlab 工具箱实现的方法进行对比,实现的 matlab 算法的正确率分别为 75%、88%、98%。Matlab 自带的工具箱的正确率分别为 74%、90%、96%,可见二次规划下实现的 svm 效果较好代码如下

```
clear.clc:
k=4000;
fidin=fopen('email_train-400.txt');
apres=[];
while ~feof(fidin)
  tline = fgetl(fidin);
   apres{i} = tline;
i=i+1;
m0=length(apres);
x=zeros(m0.k):
y=zeros(m0,1);
for i=1:m0
   a=char(apres(i));
   if a(1)=='1
   a=['+',a];
end
   x0=sscanf(a(4:1),'%d:%f');
    lx=length(x0);
   for j=2:2:1x
     if(x0(j)<=0)
   x(i,x0(j-1))=x0(j);
end
  y0=sscanf(a(1:2), '%d');
y(i,1)=y0;
m=length(y);
C=1;
f=-ones(1,m);
lb=zeros(1.m):
ub=C*ones(1,m);
Aeq=y';
alpha=quadprog(H,f,[],[],Aeq,beq,lb,ub);
w=sum((alpha.*v).*x);
max=-1000;
for i=1:m
   if (y(i)==1&&t<min)</pre>
   elseif (y(i)==-1&&t>max)
   max=t;
b=-(max+min)/2;
fidin=fopen('email_test.txt');
i=1;
while ~feof(fidin)
  tline = fgetl(fidin);
apres{i} = tline;
   i=i+1;
m0=length(apres);
tx=zeros(m0,k);
ty=zeros(m0,1);
y=zeros(m0,1);
for i=1:m0
  a=char(apres(i));
   if a(1)=='1'
a=['+',a];
end
   l=length(a);
   x0=sscanf(a(4:1),'%d:%f');
lx=length(x0);
   for j=2:2:1x
if(x0(j)<=0)
      break
   tx(i,x0(j-1))=x0(j);
end
   y0=sscanf(a(1:2), '%d');
   y(i,1)=y0;
```

```
accuracy=sum(((ty>=0)*2-1)==y)/m0
ylabel=svmclassify(svm,tx,'Showplot',true);
accuracy0=sum(((ylabel>=0)*2-1)==y)/m0
```

结论分析与体会: 通过本次实验,对 svm 有了更好的掌握,同时通过对 svm 的实现,代码能力也有一定的提升

### 附录:程序源代码

ex7. m

```
clear,clc;
fidin=fopen('twofeature.txt');
i=1;
apres=[];
while ~feof(fidin)
   tline = fgetl(fidin);
   apres{i} = tline;
end
m0=length(apres);
for i=1:m0
   a=char(apres(i));
   if a(1)=='1'
      a=['+',a];
   end
   l=length(a);
   x0=sscanf(a(4:1),'%d:%f');
   lx=length(x0);
   for j=2:2:1x
      if(x0(j) \le 0)
          break
      end
      x(i,x0(j-1))=x0(j);
   y0=sscanf(a(1:2), '%d');
   y(i,1)=y0;
end
% plot
pos=(y==1);
neg=(y==-1);
figure;
plot(x(pos,1),x(pos,2),'ro');
hold on
plot(x(neg,1),x(neg,2), 'b+');
m=length(y);
C=1;
f=-ones(1,m);
H=(y*y').*(x*x');
lb=zeros(1,m);
ub=C*ones(1,m);
Aeq=y';
beq=0;
alpha=quadprog(H,f,[],[],Aeq,beq,lb,ub);
w=sum((alpha.*y).*x);
```

```
t=x*w';
max = -1000;
min=1000;
for i=1:m
   if(y(i)==-1&&t(i)>max)
      max=t(i);
end
for i=1:m
   if(y(i)==1&&t(i)<min&&t(i)>max)
      min=t(i);
   end
end
b=-(max+min)/2;
% w1*x1+w2*x2+b=0
x1=[0:0.1:4.5];
x2=-((w(1)*x1)+b)./w(2);
hold on
plot(x1,x2,'-');
xlabel('feature1');
ylabel('feature2');
legend('data1','data2','boundary');
% solution
figure;
svm=svmtrain(x,y,'boxconstraint',100,'Showplot',true);
clear,clc;
k=4000;
fidin=fopen('email_train-400.txt');
i=1;
apres=[];
while ~feof(fidin)
   tline = fgetl(fidin);
   apres{i} = tline;
   i=i+1;
end
m0=length(apres);
x=zeros(m0,k);
y=zeros(m0,1);
for i=1:m0
   a=char(apres(i));
   if a(1) == '1
      a=['+',a];
   end
   l=length(a);
   x0=sscanf(a(4:1),'%d:%f');
   lx=length(x0);
   for j=2:2:1x
       if(x0(j) \le 0)
          break
      x(i,x0(j-1))=x0(j);
   y0=sscanf(a(1:2), '%d');
   y(i,1)=y0;
svm=svmtrain(x,y);
% plot
m=length(y);
C=1;
f=-ones(1,m);
H=(y*y').*(x*x');
lb=zeros(1,m);
ub=C*ones(1,m);
Aeq=y';
beq=0;
```

```
alpha=quadprog(H,f,[],[],Aeq,beq,lb,ub);
w=sum((alpha.*y).*x);
max = -1000;
min=1000;
for i=1:m
   t=x(i,:)*w';
   if (y(i)==1&&t<min)</pre>
      min=t;
   elseif (y(i)==-1&&t>max)
     max=t;
   end
end
b=-(max+min)/2;
fidin=fopen('email_test.txt');
i=1;
apres=[];
while ~feof(fidin)
   tline = fgetl(fidin);
   apres{i} = tline;
   i=i+1;
end
m0=length(apres);
tx=zeros(m0,k);
ty=zeros(m0,1);
y=zeros(m0,1);
for i=1:m0
   a=char(apres(i));
   if a(1)=='1'
      a=['+',a];
   end
   l=length(a);
   x0=sscanf(a(4:1),'%d:%f');
   lx=length(x0);
   for j=2:2:1x
      if(x0(j) \le 0)
         break
      end
      tx(i,x0(j-1))=x0(j);
   end
   y0=sscanf(a(1:2), '%d');
   y(i,1)=y0;
end
ty=tx*w'+b;
accuracy=sum(((ty>=0)*2-1)==y)/m0
ylabel=svmclassify(svm,tx,'Showplot',true);
accuracy0=sum(((ylabel>=0)*2-1)==y)/m0
```