## 模式识别 SVM 作业

1、(1) 粗略的位置判断可知 (a) (c) (f) 为多项式核,(b) (d) (e) 为径向基。由曲线的弯曲形状可知 (a) 为二次多项式核,(c) 为线性核,(f) 为三次多项式核。再有径向基的σ特征,σ越大,宽度越大越接近线性,切 e 的支持向量最少知,(b) 为 $\sigma$  = 0.5的径向基,(d) 为 $\sigma$  = 0.1的径向基,(e) 为 $\sigma$  = 1的径向基(2)(c) 最合理,(e) 也不差。因为 (c) 为线性基,算起来简单且支持向量少,分类准确。(b) (f) 的支持向量太多,(a) 的某个支持向量太靠近线,(d) 过度分类。

## 2、

## 训练时的正确率

| 1.1 🏠 SVM                                 | Accuracy: 96,8%                     |
|---|-------------------------------------|
| Last change: Linear SVM                   | 784/784 features                    |
| 1.2 🖒 SVM                                 | Accuracy: 98,3%                     |
| Last change: Quadratic SVM                | 784/784 features                    |
| 1.3 🏠 SVM                                 | Accuracy: <b>98.4%</b>              |
| Last change: Cubic SVM                    | 784/784 features                    |
| 1.4 🖒 SVM  Last change: Fine Gaussian SVM | Accuracy: 51.3%<br>784/784 features |
| 1.5 🏠 SVM                                 | Accuracy: 97.7%                     |
| Last change: Medium Gaussian SVM          | 784/784 features                    |
| 1.6 ☆ SVM                                 | Accuracy: 96,4%                     |
| Last change: Coarse Gaussian SVM          | 784/784 features                    |

在测试集上的正确率:

Linear SVM 0.9749

Quadratic SVM 0.9829

Cubic SVM 0.9839

Fine Gaussian SVM 0.5409

Medium Gaussian SVM 0.9769

Coarse Gaussian SVM 0.9679

神经网络(节点数 N)

N=5 0.9689

N=10 0.9790

N=20 0.9763

N=40 0.9824

N=100 0.9834

Logistic 0.9704

最小错误率贝叶斯决策 0.9638

分析:对于此题数据样本,三次多项式核函数的 SVM 分类正确率最高,二次多项式核函数 SVM 分类、N=40、100 的神经网络分类也有大致相当的正确率。SVM 的最终决策函数只由少数的支持向量所确定,计算的复杂性取决于支持向量的数目,而不是样本空间的维数,这在某种意义上避免了"维数灾难"。少数支持向量决定了最终结果,这不但可以帮助我们抓住关键样本、"剔除"大量冗余样本,而且注定了该方法不但算法简单,而且具有较好的"鲁棒"性。相比之下,神经网络因为其强大的分类能力,容易造成过拟合。Logistic 和贝叶斯决策判别原理较简单,但功能不如 SVM 与神经网络强大。