机器学习第三次作业 ——支持向量机(SVM)

2052902 韩意

一、问题描述

试使用 LIBSVM,在西瓜数据集 3.0α 上分别用不同 γ 参数的 2 次多项式核 $K(x_i,x_j)=\left(\gamma\cdot x_i\cdot x_j\right)^2$ 训练一个 SVM,比较他们支持向量的差别,最后推荐一个 合适的 γ 参数并说明理由。

编号 密度 含糖率 好瓜 1 0.697 0.460 是 是 2 0.7740.376 是是是 3 0.634 0.2644 0.608 0.318 5 0.5560.215是 6 0.237 0.403是 7 0.4810.149是 8 0.4370.211否 9 0.666 0.091 否 10 0.2430.267 否 11 0.2450.057否否否否 12 0.3430.0990.639 0.161 13 0.19814 0.6570.37015 0.360否 16 0.5930.04217 0.7190.103

表 4.5 西瓜数据集 3.0α

二、 算法实现

本题使用 Python 实现,用到的库包括 NumPy、Matplotlib、LIBSVM、tkinter,其中 LIBSVM 用于训练支持向量机模型,tkinter 用于展示交互 GUI,以便实时调整 γ 参数训练不同的 SVM。

LIBSVM 库在 Python 上可以直接通过以下指令安装:

pip install -U libsvm-official

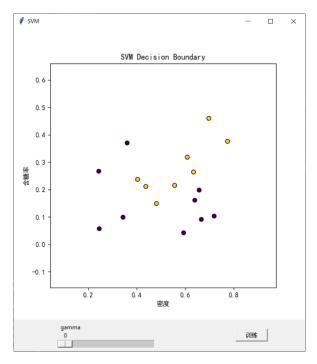
随后在 Python 中按照如下方式调用:

from libsvm.svmutil import *

根据题意,要求选用不同 γ 参数的 2 次多项式核,对应 svm_train 的参数为: -t 1 -d 2 -g <gamma>

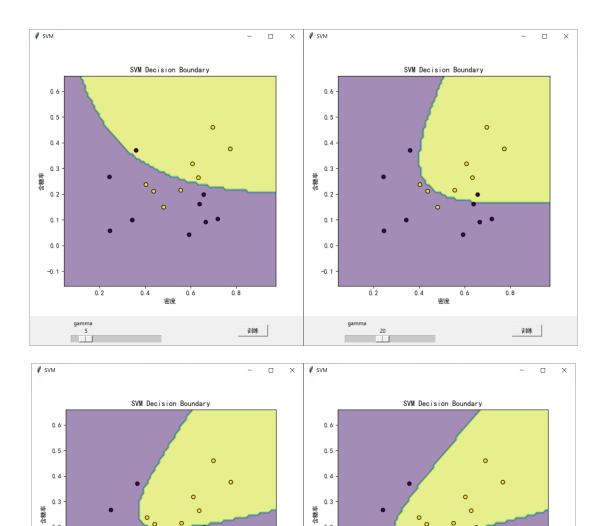
这里-t 1表示多项式核,-d 2表示次数为 2,-g <gamma>即表示多项式核的 γ 参数。

西瓜数据集散点图如下:



这里,黄点表示好瓜,紫点表示坏瓜。左下角滑动条可以拖动,得到不同的 γ值,接下来点击训练即可得到不同的 SVM 训练结果。

 γ 参数对模型的复杂度有很大影响。 γ 值越大,模型越复杂,可能会导致过拟合; γ 值越小,模型越简单,可能会导致欠拟合。因此,选择合适的 γ 值对模型的性能至关重要。下面列出几组不同 γ 值的 SVM 训练结果,黄色区域代表好瓜,紫色区域代表坏瓜:



由此可见,随着 γ 的增大,模型复杂程度增加,非线性程度增加,对于训练集的划分越来越好,同时过拟合程度也越来越大。综合考虑过拟合与欠拟合的影响,最终选择 $\gamma=35$ 作为针对该数据集的 γ 参数。

训练

训练

0.0