深度学习 week8

一、实现思路

使用Logistic回归和SVM对数据进行分类

1) Logistic

使用 sklearn 中内置

LogisticRegression 函数回

归

给定不同参数 C, 预测计算

准确率并绘图

2) SVM

使用 sklearn 中内置 SVM

函数回归

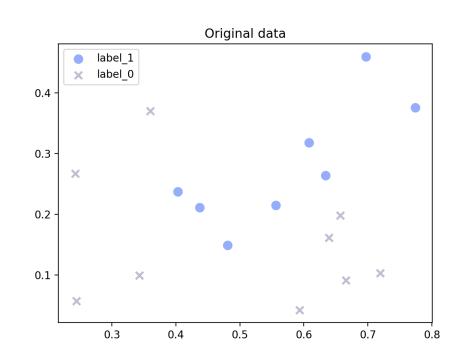
给定不同参数 C,不同的核

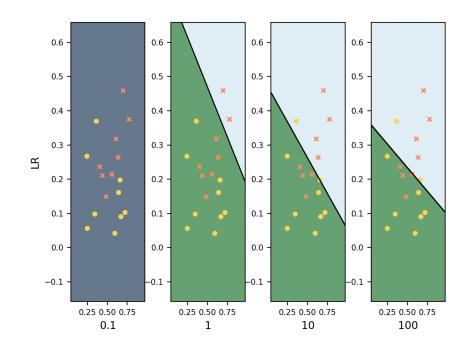
函数

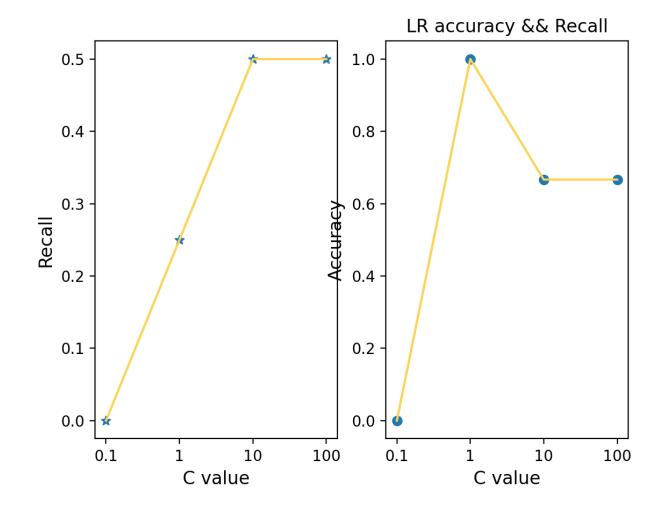
预测计算准确率并绘图

二、运行结果

1) LR:







惩罚因子为: 0.1 真实标签为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0]$

预测结果为:

准确率为0.529412 不存在1的正确分类 召回率为0.000000

惩罚因子为: 1 真实标签为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0]$

预测结果为:

[1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0]

准确率为0.647059 精确度为1.000000 召回率为0.250000 惩罚因子为: 10 真实标签为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0]$

预测结果为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0]$

准确率为0.647059 精确度为0.666667 召回率为0.500000

惩罚因子为: 100

真实标签为:

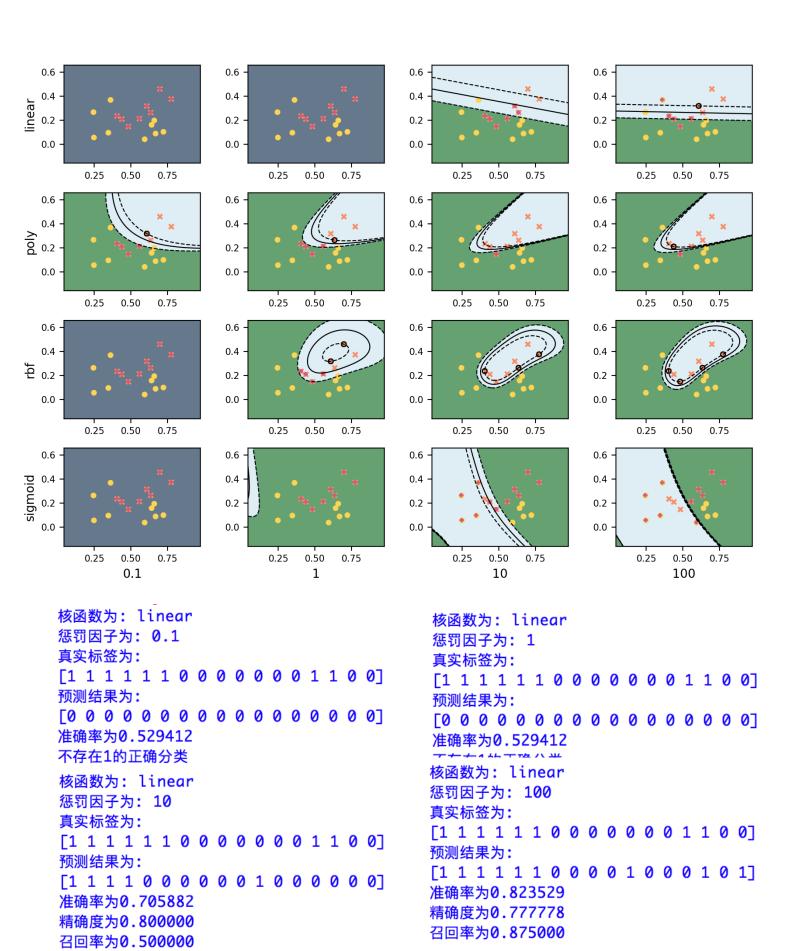
[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0]$

准确率为0.647059

2) SVM



核函数为: poly 惩罚因子为: 0.1

真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

[1 1 1 1 0 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 0]

准确率为0.705882 精确度为0.800000 召回率为0.500000

核函数为: poly 惩罚因子为: 10 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 0\ 0]$

准确率为0.941176 精确度为1.000000 召回率为0.875000 核函数为: poly 惩罚因子为: 1 真实标签为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0]$

预测结果为:

准确率为0.823529 精确度为1.000000 召回率为0.625000

核函数为: poly 惩罚因子为: 100 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 0\ 0]$

准确率为0.941176 精确度为1.000000 召回率为0.875000

核函数为: rbf 惩罚因子为: 0.1 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

准确率为0.529412 不存在1的正确分类 召回率为0.000000 核函数为: rbf 惩罚因子为: 1 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 1 0 0 0 1 1 0 0]

准确率为0.941176 精确度为0.888889 召回率为1.000000

核函数为: rbf 惩罚因子为: 10 真实标签为:

预测结果为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

准确率为1.000000 精确度为1.000000 召回率为1.000000 核函数为: rbf 惩罚因子为: 100 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

准确率为1.000000 精确度为1.000000 召回率为1.000000 核函数为: sigmoid 惩罚因子为: 0.1 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

准确率为0.529412 不存在1的正确分类 召回率为0.000000

核函数为: sigmoid 惩罚因子为: 10 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

准确率为0.470588 精确度为0.428571 召回率为0.375000 核函数为: sigmoid

惩罚因子为: 1 真实标签为:

[1 1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 1 1 0 0]

预测结果为:

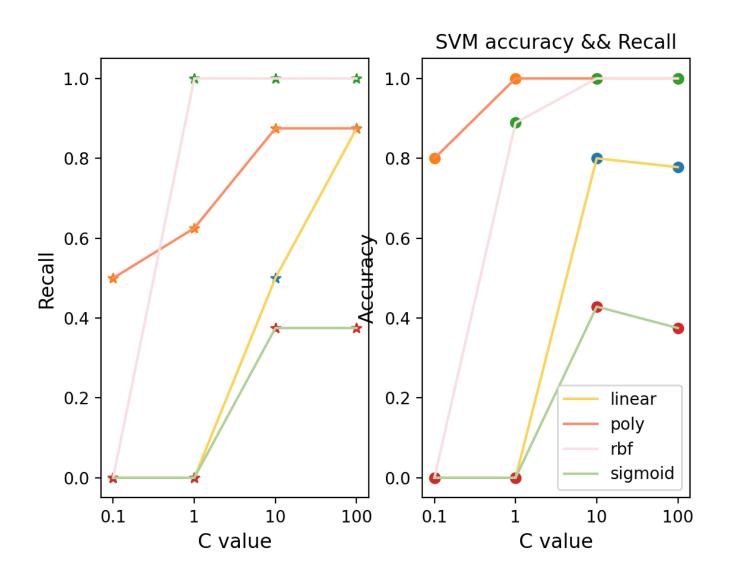
准确率为0.529412 不存在1的正确分类 召回率为0.000000

核函数为: sigmoid 惩罚因子为: 100 真实标签为:

 $[1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 0\ 1\ 1\ 0\ 0]$

预测结果为:

准确率为0.411765 精确度为0.375000 召回率为0.375000



三、结果分析

1) 正则化系数C对于结果的影响

通过SVM和LR的 "Accuracy&&Recall" 图,可以看出,随着惩罚因子C的增大,SVM+每一种核,以及LR的召回率都上升,SVM+poly,SVM+RBF的准确率也上升,但是SVM+linear,SVM+sigmod,LR的准确率在C:0-10上升,C大于10后下降,这可能是由于数据集非线性,对于非线性分类器(LR,SVM+linear)加大惩罚项也没有办法很好的提升分类效果。

2) 不同核函数对于结果的影响

通过SVM的"Accuracy&&Recall"图,固定C=10,可以看出RBF的分类效果是最好的:recall=1,acurracy=1,其次为poly,recall=0.875,accuracy=1。
而linear的分类效果不好,accuracy= 0.8,recall=0.5。

效果最差的为sigmod, recall=0.375, accuray=0.428, LR的分类效果也不理想, recall=0.5, accuracy=0.644。

并且SVM+RBF的非界限为非线性,SVM+linear 为直线,LR也为直线,这也与核函数的理论推导相一致。

在本题中,对于线性不可分的数据集,RBF的表现优于其他核函数以及LR,基于线性的分类器的表现均不理想。RBF也最常被用于核函数的先验估计。