朴素贝叶斯分类器

基本要求

- a)采用分层采样的方式将数据集划分为训练集和测试集。
- b)给定编写一个朴素贝叶斯分类器,对测试集进行预测,计算分类准确率。
 - 分层抽样

分层抽样采用的方式是,先生成类的全部索引,再打乱顺序,再按照比例选取顺序次数 个的索引出来当做测试集。

例如,a类有5个,根据比例抽40%作为测试集,那么就先生成顺序0,1,2,3,4,打乱后,5,3,4,1,2,然后选取前5*40%=2个作为测试集,就是第5,3两个索引对应的样本作为测试集。

• 贝叶斯分类器, 先算出每个类的均值和方差, 再根据以下公式:

$$c_{MAP} = argmax_{c_k \in C} \prod_{d=1}^{D} P(x_d|c_k) P(c_k)$$
 ,算出对于每个样本每个类的预测值,选择最大

的那个预测值所属的类,作为贝叶斯分类器的结果。

• 准确率结果如下:

Erro number is: 10
The erro rate is: 0.27777777777778

中级要求

➤中级要求: 使用测试集评估模型, 得到混淆矩阵, 精度, 召回率, F值。

根据以下的混淆矩阵的原理:

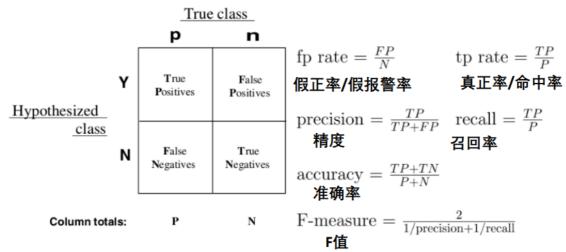


Fig. 1. Confusion matrix and common performance metrics calculated from it.

可以通过统计, TP,FP,FN,TN的值, 来获得混淆矩阵和精度, 召回率, F值。

```
confision matrix of class1 is
8 2
4 22
confision matrix of class1 is
9 4
5 18
confision matrix of class1 is
9 4
1 22
```

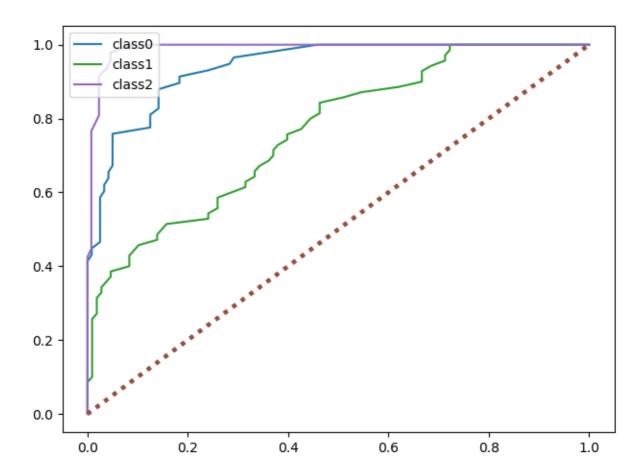
高级要求

在中级要求的基础上画出三类数据的ROC曲线,并求出AUC值。

ROC曲线

和中级中同样的方式,但是这一次将每一个预测值作为阈值进行混淆矩阵的计算,具体如下:

- 先给每个positive的预测值数组里添加一个O和无限大值--为了曲线能覆盖x轴的O-1
- 给positive数组从小到大排序
- 将每一个positive中的值分别当做阈值,计算每一个阈值下的混淆矩阵
- 根据每个混淆矩阵获得它们各自的false positive rate和true positive rate
- 绘制ROC



AUC值

最后根据rank方式的计算方法, 计算auc值:

$$AUC = \frac{\sum_{i \in positiveClass} rank_i - \frac{M(1+M)}{2}}{\log_{1} \operatorname{csdn.} nM \times N \operatorname{yingkub} 99}$$

最后结果为:

The auc of class 0 is 0.8018775395824577
The auc of class 1 is 0.06966731898238747
The auc of class 2 is 0.59484375

(具体代码在py文件中)