# Desicion Tree 作业

# **Problem 1**

Consider a data set comprising 400 data points from class C1 and 400 data points from class C2. Suppose that a tree model A splits these into (300, 100) at the first leaf node and (100, 300) at the second leaf node, where (n, m) denotes that n points are assigned to C1 and m points are assigned to C2. Similarly, suppose that a second tree model B splits them into (200, 400) and (200, 0).

Evaluate the misclassification rates for the two trees and hence show that they are equal.

Similarly, evaluate the cross-entropy and Gini index for the two trees and show that they are both lower for tree B than for tree A.

# **Programming**

实现决策树算法,并且在Sogou Corpus数据集上测试它的效果(数据集详情见readme)。 要求:

- 1. 不能调用已有的机器学习包
- 2. 将数据**随机**分为3:1:1的三份,分别为训练集,交叉验证集,测试集。请在训练集上训练,交叉验证集上选择 超参数,用选出的最好模型在测试集上给出测试结果。因此,在报告中说明算法的超参数有哪些,在不同的超 参数设置下,训练集和交叉验证集的分类正确率,最好模型的超参数设置,以及最后的测试正确率。
- 3. 请结构化代码,必须包含但不限于如下几个函数(请从代码中分离出来,有明确的这几个函数,函数参数可以有所变化):

#### main()

# 要求main函数在运行中,逐个测试不同的超参数,然后打印出每个超参数的设置,该设置下的训练、验证正确率(就是上面第二点提到的要出现在报告中的结果)。

### GenerateTree(args)

# 生成树的总代码,args为各种超参数,包括但不限于下面的thres,或者其他会影响树性能的超参数,自由发挥。

#### SplitNode(samplesUnderThisNode, thresh, ...)

# 对当前节点进行分支,samplesUnderThisNode是当前节点下的样本,thresh是停止分支的阈值,停止分支的条件请在实验报告中说明。

#### SelectFeature(samplesUnderThisNode, ...)

# 对当前节点下的样本,选择待分特征。

#### Impurity(samples)

# 给出样本samples的不纯度,请在实验报告中说明采用的不纯度度量。

## Decision(GeneratedTree, XToBePredicted)

# 使用生成的树GeneratedTree,对样本XToBePredicted进行预测。

#### Prune(GeneratedTree, CrossValidationDataset, ...)

# 对生长好的树GeneratedTree(已经经过stopped splitting)进行剪枝:考虑所有相邻的叶子节点,如果将他们消去可以增加验证集上的正确率,则减去两叶子节点,将他们的共同祖先作为新的叶子节点。或者实现其他的剪枝方法,如有,请在实验报告中说明。