## 西瓜挑选问题描述

夏天买西瓜时,一般先选瓜皮有光泽的(新鲜),再拍一拍选声音清脆的(成熟),这样挑出来的好瓜的可能就比较大了。那么如何对西瓜进行挑选呢?

## 决策树

决策树是一种基于树结构来进行决策的分类算法,我们希望从给定的训练数据集学得一个模型(即决策树),用该模型对新样本分类。决策树可以非常直观展现分类的过程和结果,一旦模型构建成功,对新样本的分类效率也相当高。最经典的决策树算法有 ID3、C4.5、CART,其中 ID3 算法是最早被提出的,它可以处理离散属性样本的分类,C4.5 和 CART 算法则可以处理更加复杂的分类问题。

## 决策树训练西瓜数据实验:

Step1:收集数据集

编号,色泽,根蒂,敲声,纹理,脐部,触感,好瓜

1.青绿,蜷缩,浊响,清晰,凹陷,硬滑,是

2.乌黑,蜷缩,沉闷,清晰,凹陷,硬滑,是

3.乌黑,蜷缩,沉闷,清晰,凹陷,硬滑,是

4.青绿,蜷缩,沉闷,清晰,凹陷,硬滑,是

5.浅白,蜷缩,浊响,清晰,凹陷,硬滑,是

6.青绿,稍蜷,浊响,清晰,稍凹,较粘,是

7.乌黑,稍蜷,浊响,稍糊,稍凹,软粘,是

8.乌黑,稍蜷,浊响,清晰,稍凹,硬滑,是

9.乌黑,稍蜷,浊响,清晰,稍凹,硬滑,是

10,青绿,硬挺,清脆,清晰,平坦,软粘,否
11,浅白,硬挺,清脆,模糊,平坦,硬滑,否
12,浅白,蜷缩,浊响,模糊,平坦,软粘,否
13,青绿,稍蜷,浊响,稍糊,凹陷,硬滑,否
14,浅白,稍蜷,沉闷,稍糊,凹陷,硬滑,否
15,乌黑,稍蜷,浊响,清晰,稍凹,软粘,否
16,浅白,蜷缩,浊响,模糊,平坦,硬滑,否

#### Step2: 预处理数据

```
df['敲声'] = df['敲声'].map({'清脆': 1, '浊响': 2, '沉闷': 3})

df['纹理'] = df['纹理'].map({'清晰': 1, '稍糊': 2, '模糊': 3})

df['脐部'] = df['脐部'].map({'平坦': 1, '稍凹': 2, '凹陷': 3})

df['触感'] = np.where(df['触感'] == "硬滑", 1, 2)

df['好瓜'] = np.where(df['好瓜'] == "是", 1, 0)

# 由于西瓜数据集样本比较少,所以不划分数据集,将所有的西瓜数据用来训练模型

Xtrain = df.iloc[:, :-1]

Xtrain = df.iloc[:, -1]
```

### Step3: 训练决策树模型

```
# 采用 ID3 算法,利用信息熵构建决策树模型

# clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="gini") 采用 CART 算法利用 GINI 来构建决策树模型

clf = tree.DecisionTreeClassifier(criterion="entropy")

# 训练模型

clf = clf.fit(Xtrain, Ytrain)
```

# Step4: 画出决策树

```
# 绘制决策树的图形

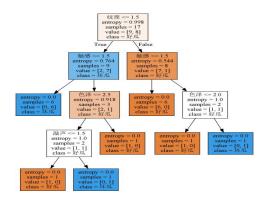
feature_names = ["色泽", "根蒂", "敲声", "纹理", "脐部", "触感"]

dot_data = tree.export_graphviz(clf, feature_names=feature_names, class_names=["好瓜", "坏瓜"], filled=True, rounded=False)

# 保存图片

graph = graphviz.Source(dot_data).render(view=True)
```

此图为 ID3 算法实现的决策树:



此图为 CART 算法实现的决策树:

