测试计划

陈诺李 珊 516030910175

王梦瑶 516030910177

陈 诺 516030910199

胡雨奇 516030910257

目录	
1. 测试目的	2
2. 测试方法	2
3. 测试环境	2
4. 测试代码简述	3
4.2.2 DecisionTree.java	3
4.2.3 InfoGain.java	5
4.2.3 TreeNode.java	10

1. 测试目的

- 1. 联系和掌握白盒测试的一般过程与步骤。
- 2. 掌握使用 Intellij 和 Junit 进行测试的方法。
- 3. 通过测试检验源代码的可靠性。

2. 测试方法

利用 Intellij 和 Junit 来进行白盒测试。

通过针对源代码编写测试样例,使得代码覆盖率高于95%,并且尽量覆盖 判断条件。

3. 测试环境

系统: Window10 64 位

IDE: Intell IDEA

库: Maven、Junit

4. 测试代码简述

我们选用的代码是决策树。

通过 outlook, temperature, humidity, windy 来决定是否 play。

```
1  @relation weather.symbolic
2  @attribute outlook {sunny,overcast,rainy}
3  @attribute temperature {hot,mild,cool}
4  @attribute humidity {high,normal}
5  @attribute windy {TRUE,FALSE}
6  @attribute play {yes,no}
```

源代码由三份文件组成:

```
DecisionTree.java
InfoGain.java
TreeNode.java
```

其中 DecisionTree.java 是顶层文件, InfoGain.java 和 TreeNode.java 作为底层类 被 DecisionTree.java 调用。

4.2.2 DecisionTree.java

DecisionTree.java 共有 13 个方法

```
1 // 设置InfoGain
public void setInfoGain(InfoGain in);
3 // 训练函数
4 public void train(String data_path, String targetAttr);
5 // 构建决策树
6 public TreeNode buildDT(String fatherName, String fatherValue, ArrayList<Integer>
   subset,LinkedList<Integer> selatt);
7 // 剪枝函数
8 public ArrayList<int[]> cutBranch(TreeNode node);
9 // 获得叶子结点的数目
10 public int[] get_leafNum(TreeNode node);
11 // 读取arff文件,给attribute、attributevalue、data赋值
12 public void read_trainARFF(File file);
13 // 打印Data
14 public void printData();
15 // 将决策树存储到xml文件中
public void write_DecisionTree(String filename);
17 // 写TreeNode节点
18 private void write_Node(BufferedOutputStream bos, TreeNode node, String block);
19 // 设置决策变量
20 public void setDec(int n);
21 public void setDec(String targetAttr);
22 // main()
23 public static void main(String[] args);
24 // 获得根节点
25 public TreeNode getRoot();
```

1. main()

DecisionTree.java 的顶层函数是 main(), 其大致架构如下:

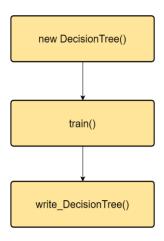


图 1. main() 架构

其中:

- 1. write_DecisionTree() 为将训练结果持久化进文件的函数,不涉及源代码内其他函数的调用。这里不用图像赘述。
- 2. train() 为训练代码。

2. train()

Train()为训练代码。train()的大致架构如下:



图 2. Train()架构

其中:

- 1. read_trainRAFF() 为读取 arff 文件,给 attribute、attributevalue、data 赋 值, 此处同样不再赘述。
- 2. setDec() 为设置决策变量的函数,此处也不再赘述。
- 3. new InfoGain() 是为当前决策树新建了一个 InfoGain 类,这部分将在后面提到。
- 4. 构建训练数据部分为通过 read_trainRAFF 中读到的文件来构建已知的 attributevalue 和 data 等,同样没有更深入的函数调用。
- 5. buildDT()用来构建决策树。
- 6. curBranch() 是剪枝函数。

4.2.3 InfoGain.java

该类共有8个方法:

```
1 // 构造函数
public InfoGain(ArrayList<String[]> trainData, int decatt);
4 public double getEntropy(Map<String, Integer> attributeNum);
5 public double getEntropy(ArrayList<Integer> subset, int attributeIndex);
6 // 信息熵增益率相关
7 public int getGainRatioMax(ArrayList<Integer> subset, LinkedList<Integer> selatt);
8 // 判断分类是否唯一
9 public boolean isPure(Map<String,Integer> targetNum);
10 // 获得对应数据子集的对应特征的值-频率字典
11 public Map<String,Integer> get_AttributeNum(ArrayList<Integer> subset, int
   attributeIndex );
12 // 获得数据在某一特征维度下的子集划分
13 public Map<String, ArrayList<Integer>> get_AttributeSubset(ArrayList<Integer> subset,
   int attributeIndex);
14 // 根据类-数目, 判读分类结果
public String get_targetValue(Map<String,Integer> targetNum);
```

以下选取 getGainRatioMax()来介绍白盒测试中的覆盖分类。

该函数的源代码如下:

```
1 //信息熵增益率相关
2 public int getGainRatioMax(ArrayList<Integer> subset, LinkedList<Integer> selatt){
       //计算原信息熵
4
5
       Map<String, Integer> old_TargetNum = get_AttributeNum(subset, decatt);
6
       double oldEntropy = getEntropy(old_TargetNum);
7
       double maxGainRatio=0;
8
       int maxIndex=decatt;
9
10
       for(int attributeIndex: selatt){
11
           Map<String, ArrayList<Integer>> attributeSubset = get_AttributeSubset(subset,
   attributeIndex);
12
13
           int sum = 0;
14
          double newEntropy = 0;
15
          for(ArrayList<Integer> tempSubset: attributeSubset.values()){
16
               int num = tempSubset.size();
17
               sum += num;
               double tempEntropy = getEntropy(tempSubset,decatt);
18
               newEntropy += num * tempEntropy;
19
20
21
          newEntropy /= sum;
           double tempGainRatio = (oldEntropy - newEntropy)/getEntropy(subset,
   attributeIndex); //计算信息增益率
23
           //如果信息增益率为负,应该停止分支,此处避免麻烦没有做进一步讨论。
24
25
           if(tempGainRatio > maxGainRatio){
26
              maxGainRatio = tempGainRatio;
27
              maxIndex = attributeIndex;
28
           }
29
     }
30
      return maxIndex;
31 }
```

这段代码的程序流程图如图所示

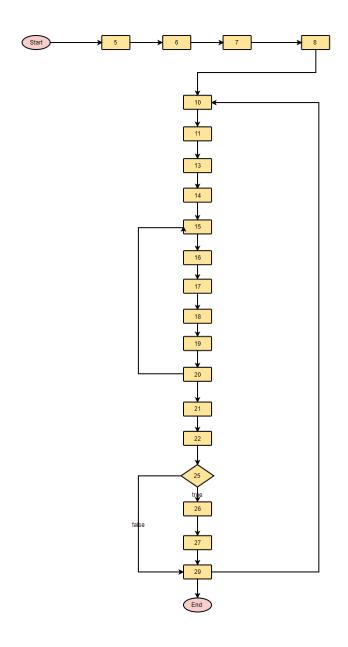


图 3. getRatioMax()的程序图

对于测试的代码来说,语句覆盖率必须要大于95%,然后依据设计的测试用例严格程度可以分为6种:

- 1. 语句覆盖测试用例设计:
 - 设计合适的测试用例使得所有的语句都被覆盖。
- 2. 判定覆盖测试用例设计:

设计合适的输入使得判断语句(本函数之中只有 line 25 是判断语句)的每个取值分支都至少经历一次。 也即使得 tempGainRatio > maxGainRatio 和 tempGainRatio <= maxGainRatio 都至少经历一次。

- a) 优点:较语句覆盖可以有更强的覆盖,简单易理解,只需要关注单个判定,无需细分即可得到测试用例。
- b) 缺点:大部分的判定条件都是多个组合起来的(or/and/case),若仅判断整个条件的结果,会遗漏部分数据类型测试路径。
- 3. 路径覆盖测试用例设计:

保证每条可能执行到的路径至少执行一次。

4. 条件覆盖测试用例设计:

选择足够的测试用例,使得运行这些测试用例时,判定中每个条件的所有可能结果至少出现一次,但未必能覆盖全部分支。

条件覆盖要检查每个符合谓词的子表达式值为真和假两种情况,要独立衡量每个子表达式的结果,以确保每个子表达式的值为真和假两种情况都被测试到。

5. 判定条件覆盖测试用例设计:

判定-条件覆盖就是设计足够的测试用例,使得判断中每个条件的所有可能 取值至少执行一次,同时每个判断的所有可能判断结果至少执行,即要求 各个判断的所有可能的条件取值组合至少执行一次。

6. 条件组合覆盖设计用例设计:

使所有判定中各条件判断结果的所有组合至少出现一次,满足这种覆盖标准成为条件组合覆盖。这是算是覆盖最全的了。

4.2.3 TreeNode.java

这个类相对简单,函数大多数只是在设置、获得类的属性。

```
1 public TreeNode();
public String getNodeType();
public void setNodeType(String nodeType);
4 public String getAttributeName();
5 public void setAttributeName(String attributeName);
6 public String getAttributeValue();
7 public void setAttributeValue(String attributeValue);
8 public ArrayList<TreeNode> getChildTreeNode() ;
9 public void setChildTreeNode(ArrayList<TreeNode> childTreeNode) ;
10 public TreeNode getFatherTreeNode();
public void setFatherTreeNode(TreeNode fatherTreeNode);
12 public Map<String, Integer> getTargetNum();
public void setTargetNum(Map<String, Integer> targetNum);
public String getTargetValue();
public void setTargetValue(String targetValue);
16 @Override
17 public String toString();
```

这里不做过多解释。