## C4.5

(1) 根据表 1 数据,利用信息增益比算法(C4.5 算法)生成决策树。请写出详细的计算过程并对生成的决策树作图。(目标分类变量为"工作表现")

(1) 根据表 1 数据,利用信息增益比算法(C4.5 算法)生成决策树。请写出详细的计算过程并对 生成的决策树作图。(目标分类变量为"工作表现")

职员	资历	教育程度	有无经验	工作表现
1	3 年以下	硕士	有	优秀
2	5 年以上	硕士	无	普通
3	3 年以下	硕士	有	优秀
4	3 年以下	本科	有	普通
5	3 年以下	硕士	无	优秀
6	5 年以上	硕士	有	优秀
7	3 年至 5 年	本科	无	普通
8	3 年至 5 年	硕士	有	优秀
9	3 年至 5 年	本科	无	普通
10	3 年以下	硕士	有	普通

表 1: 工作考核情况

```
In []:
        from numpy import log2
In []:
         e D = - (5/10 * log2(5/10) + 5/10 * log2(5/10))
         e 资历 = - (
             5/10 * (3/5*log2(3/5) + 2/5*log2(2/5)) +
             2/10 * (1/2*log2(1/2) + 1/2*log2(1/2)) +
             3/10 * (1/3*log2(1/3) + 2/3*log2(2/3))
In [ ]:
         def cal_entropy(*1):
             # 计算 1 所定义的分布的熵
             s = sum(1)
            res = 0
             for i in 1:
                res -= i/s * log2(i/s)
             return res
         def cal conditional_entropy(*lists):
             # 计算经过某一类别划分后的条件熵
            ss = [sum(l) for l in lists]
            res = 0
             for l in lists:
                res += cal_entropy(*1) * sum(1) / sum(ss)
            return res
         def cal_gain_ratio(entropy, *lists):
             # 计算信息增益率
             conditional_entropy = cal_conditional_entropy(*lists)
             lens = [sum(l) for l in lists]
             return (entropy - conditional_entropy) / cal_entropy(*lens)
```

```
In []:
# 工作表现 5/5 个 优秀/普通
e_D = cal_entropy(5,5)
# 3 年以下、5 年以上、3 年至 5 年 的员工 优秀/普通 的数量
gr_资历 = cal_gain_ratio(e_D, [3,2], [1,1], [1,2])
# 硕士、本科
gr_教育程度 = cal_gain_ratio(e_D, [5,2], [3])
# 有、经验
gr_有无经验 = cal_gain_ratio(e_D, [4,2], [1,3])
gr_资历, gr_教育程度, gr_有无经验 = [round(i, 2) for i in [gr_资历, gr_教育程度, gr_print(gr_资历, gr_教育程度, gr_有无经验)
```

0.03 0.45 0.13

选择教育程度划分; 决策: 教育经验本科 -> 普通.

然后需要对「硕士」子表进行划分

```
In []:

e_D_硕士 = cal_entropy(5,2)
# 3 年以下、5 年以上、3 年至 5 年
gr_资历_硕士 = cal_gain_ratio(e_D_硕士, [3,1], [1,1], [1])
gr_有无经验_硕士 = cal_gain_ratio(e_D_硕士, [4,1], [1,1])
gr_资历_硕士, gr_有无经验_硕士 = [round(i, 2) for i in [gr_资历_硕士, gr_有无经验_硕: print(gr_资历_硕士, gr_有无经验_硕士)
```

0.08 0.07

根据信息增益率, 选择资历进行划分.

决策: 资历 3 年至 5 年 -> 优秀. 对于「5 年以上」的两个员工, 再根据有无经验进行划分; 而「3 年以下」节点所包括的四个员工中, 一个经验为「无」的为优秀, 三个经验为「有」的多数为优秀, 因此统一划分为优秀.

综上,决策树为

```
mermaid graph TD A{教育程度}
    A --> | 本科 | B[普通]
    A --> | 硕士 | C{资历}
    C --> | 3 年以下 | D[优秀]
    C --> | 5 年以上 | E{有无经验}
    C --> | 3 年至 5 年| F[优秀]
    E --> | 有 | G[优秀]
    E --> | 无 | H[普通]
```

