# assignment3

## Xiaoma

# 2022年10月23日

## 题目 1.

解: 决策树递归返回条件为:

- 当前结点包含的样本全部属于同一类别
- 当前属性集为空或所有样本在所有属性集取值相同
- 当前结点包含的样本集合为空

已知不含冲突数据,即不包含不能划分的数据,必存在训练误差为 0 的决策树。

#### 题目 2.

解: 数据集 D 的基尼值

$$Gini(D) = \sum_{k=1}^{|y|} p_k (1 - p_k)$$

属性  $\alpha$  的基尼指数

$$Gini-index(D,\alpha) = \sum_{v=1}^{V} \frac{|D^v|}{|D|} Gini(D^v)$$

 $\tilde{D}$  表示在属性  $\alpha$  上没有缺失值的样本子集, $\tilde{D}^v$  表示  $\tilde{D}$  中在属性  $\alpha$  上取值 为  $\alpha^v$  的样本子集, $\tilde{D}_k$  表示  $\tilde{D}$  中属于第 k 类的样本子集, $w_x$  为每个样本的权重。

$$\operatorname{Ent}(\widetilde{D}) = -\sum_{i} \widetilde{p}_{k} \log_{2} \widetilde{p}_{k}$$

$$\widetilde{p}_{k} = \frac{\sum_{x \in \widetilde{D}_{k}} w_{x}}{\sum_{x \in \widetilde{D}} w_{x}}$$

$$\widetilde{r}_{v} = \frac{\sum_{x \in \widetilde{D}^{v}} w_{x}}{\sum_{x \in \widetilde{D}} w_{x}}$$

$$\rho = \frac{\sum_{x \in \widetilde{D}} w_{x}}{\sum_{x \in D} w_{x}}$$

$$\operatorname{Gini} - \operatorname{index}(D, a) = \rho \sum_{v=1}^{V} \widetilde{r}_{v} \operatorname{Gini}\left(\widetilde{D}^{v}\right)$$

#### 题目 3.

解:

$$L(\boldsymbol{p}, \lambda) = -\sum_{i=1}^{K} p_i \log_2 p_i + \lambda (\sum_{i=1}^{K} p_i - 1)$$
$$\frac{\partial L}{\partial \lambda} = \sum_{i=1}^{K} p_i - 1 = 0$$
$$\frac{\partial L}{\partial p_i} = -\log_2 p_i - \frac{1}{\ln 2} + \lambda = 0$$
$$p_1 = p_2 = \dots = p_k = \frac{1}{K}$$

该点即为  $L(\mathbf{p}, \lambda)$  在附加条件下的可能极值点,该点只有一个,则可证熵的最大分布为均匀分布。

#### 题目 4.

解:

a.

$$Ent(D) = -\sum_{k} p_k \log_2 p_k = 1$$

b. 对于属性 A

$$Ent(D^{T}) = -\sum_{k} p_{k}^{T} \log_{2} p_{k}^{T} = 0.811$$

$$Ent(D^{F}) = -\sum_{k} p_{k}^{F} \log_{2} p_{k}^{F} = 0.918$$

$$Gain(D, A) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D^{v}|}{|D|} Ent(D^{v}) = 0.125$$

对于属性 B

$$Ent(D^{T}) = -\sum_{k} p_{k}^{T} \log_{2} p_{k}^{T} = 0.971$$

$$Ent(D^{F}) = -\sum_{k} p_{k}^{F} \log_{2} p_{k}^{F} = 0.971$$

$$Gain(D, B) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D^{v}|}{|D|} Ent(D^{v}) = 0.029$$

c.

$$T_{C} = \frac{a^{1} + a^{2}}{2} = 1.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.108$$

$$T_{C} = \frac{a^{2} + a^{3}}{2} = 2.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.236$$

$$T_{C} = \frac{a^{3} + a^{4}}{2} = 3.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.035$$

$$T_{C} = \frac{a^{4} + a^{5}}{2} = 4.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.125$$

$$T_{C} = \frac{a^{5} + a^{6}}{2} = 5.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0$$

$$T_{C} = \frac{a^{6} + a^{7}}{2} = 6.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.035$$

$$T_{C} = \frac{a^{7} + a^{8}}{2} = 7.5, Gain(D, C) = Ent(D) - \sum_{v} \frac{|D_{t}^{\lambda}|}{|D|} Ent(D_{t}^{\lambda}) = 0.108$$

d.

$$Gini(D) = \sum_{k=1}^{|y|} p_k (1 - p_k)$$

$$Gini - index(D, A) = \sum_{v=1}^{V} \frac{|D^v|}{|D|} Gini(D^v) = 0.417$$

$$Gini - index(D, B) = \sum_{v=1}^{V} \frac{|D^v|}{|D|} Gini(D^v) = 0.48$$

Gini - index(D, A) < Gini - index(D, B), A 比 B 更可取。

e.

$$Gain_rate(D, A) = 0.128$$
  
 $Gain_rate(D, B) = 0.128$ 

