

人工智能基础作业 8

傅申 PB20000051

1.

以如下方式构造决策树. 每一层都只对同一个属性进行划分, 子结点对应该属性所有可能的取值, 依次遍历所有的属性, 这样得到的树的每个叶结点都与一个属性取值一一对应. 去掉训练集中不存在的分支后, 由于训练集中没有冲突数据, 所以每个叶结点都只对应一个类别, 该类别就是训练集中对应样本的类别. 这样就得到了与训练集一致的决策树.

2.

(1) 因为数据中不同的特征存在的误差程度是不同的, 所以规范化项应该对不同的特征有不同的权重, 因此选择 $\mathbf{w}^T \mathbf{D} \mathbf{w}$. \mathbf{D} 的对角元素体现了对应特征的数据中存在的误差程度, D_{ii} 越大, 说明特征 i 的误差越大.

(2) 令 $\ell = (\mathbf{X} \mathbf{w} - \mathbf{y})^T (\mathbf{X} \mathbf{w} - \mathbf{y}) + \lambda \mathbf{w}^T \mathbf{D} \mathbf{w}$, 则

$$\frac{\partial \ell}{\partial \mathbf{w}} = 2 \mathbf{X}^T (\mathbf{X} \mathbf{w} - \mathbf{y}) + 2 \lambda \mathbf{D} \mathbf{w} = 0 \Rightarrow (\mathbf{X}^T \mathbf{X} + \lambda \mathbf{D}) \mathbf{w} = \mathbf{X}^T \mathbf{y}$$

得到闭式解

$$\mathbf{w}^* = (\mathbf{X}^T \mathbf{X} + \lambda \mathbf{D})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y}$$

3.

(1) $\forall (i, j), K_{i,j} = K(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \varphi(\mathbf{x}_i) \cdot \varphi(\mathbf{x}_j) = \varphi(\mathbf{x}_j) \cdot \varphi(\mathbf{x}_i) = K(\mathbf{x}_j, \mathbf{x}_i) = K_{j,i}$, 因此 K 是对称矩阵.

(2) 记 $\Phi = (\varphi(\mathbf{x}_1), \dots, \varphi(\mathbf{x}_n))^T$, 则 $K = \Phi \cdot \Phi^T$, 因此, $\forall \mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$, 有

$$\mathbf{z}^T K \mathbf{z} = \mathbf{z}^T \Phi \cdot \Phi^T \mathbf{z} = (\mathbf{z}^T \Phi)^2 \geq 0$$

所以 K 是半正定矩阵.

4.

K-means 算法一定会收敛. 考虑 K-means 算法的目标函数 $\ell = \sum_{i=1}^k \sum_{\mathbf{x} \in C_i} \|\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_i\|^2$ 和算法的主要两步:

(1) 第一步中, 固定了 $\boldsymbol{\mu}$ 而优化 C , 使得 ℓ 减小;

(2) 第二步中, 固定了 C 而优化 $\boldsymbol{\mu}$, 使得 ℓ 减小.

即执行这两步后, ℓ 一定减小, 且 ℓ 有下界 0. 在 K-means 算法执行过程中, 目标函数值单调递减且有下界, ℓ 一定会收敛, 即 K-means 算法一定会收敛.