PART2 KNN 模型 2020-06-1 河北师范大学 软件学院

基本内容

- 1. KNN 是什么的简称? 此处的 K 值是什么意思?
- 2. 掌握基于 KNN 近邻法进行分类或回归的实现步骤。
- 3. KNN 近邻决策时, 那些因素会影响决策结果?
- 4. 如何面向分类或回归任务,采用 m-折交叉验证的方式进行 K 值优选? 你是如何评价每个备选 K 值的?
- 5. 若采用 KNN 法进行两类别的分类, K 值的设定会有哪些考虑?

练习题

1. 给定来自三种类别花型的训练样本集 $D = \{(x_i, y_i), i = 1, \cdots, N\}$,其中每个样本的输入部分分别由四种特征(如:花瓣长、花瓣宽、花萼长、花萼宽)描述,并且 $y_i \in \{1,2,3\}$,请采用 K 近邻法,对任意观测样本 $x \in R^4$ 的类别 y 进行预测(要求:为确保取得尽可能好的分类性能,在描述你的实现步骤中尽量体现你的处理细节)

解:

STEP1. 首先规范化预处理训练样本集 $D = \{(x_i, y_i), i = 1, \dots, N\}$ 的输入部分。

估计
$$\begin{cases} \mu^{(j)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i^{(j)}, j = 1, 2, 3, 4 \\ \sigma^{(j)} = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \left(x_i^{(j)} - \mu^{(j)}\right)^2}, j = 1, 2, 3, 4 \end{cases}$$
 并保存

对于
$$(\boldsymbol{x}_i, y_i) \in \boldsymbol{D}$$
, $x_i^{(j)} \leftarrow \frac{x_i^{(j)} - \mu^{(j)}}{\sigma^{(j)}}$ $j = 1, 2, 3, 4$

STEP2. 基于欧式距离度量,并采用m-fold CV(m折交叉验证)方式选择K 尝试着描述一下这个优选的过程,你会采用什么指标来评价每个备选的K?

STEP3. 对样本
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x^{(1)} \cdots x^{(4)} \end{bmatrix}$$
 预处理: $x^{(j)} \leftarrow \frac{x^{(j)} - \mu^{(j)}}{\sigma^{(j)}}$ $j = 1, 2, 3, 4$ 并基于预处理的训练集 \mathbf{D} 内找到**K个近邻,记为** $N_K(\mathbf{x})$

$$N_K(\mathbf{x}) = N_{K,\omega_1}(\mathbf{x}) \cup \cdots \cup N_{K,\omega_C}(\mathbf{x})$$

STEP4. 结合指定的**分类规则**,预测x的类别y.

$$\hat{y} = \underset{j \in \{1, 2, \dots, C\}}{\operatorname{arg max}} \left| N_{K, \omega_j} \left(x \right) \right|$$

注意: 可将 $\frac{\left|N_{K,\omega_{j}}(x)\right|}{K}$ 视为x关于 ω_{j} 类的后验概率。

2. 给定训练样本集 $D = \{(x_i, y_i), i = 1, \dots, N\}$,其中 $x_i \in R^d$, $y_i \in \{1, 2\}$. 请采用 K 近邻法,对任意观测样本 $x \in R^d$ 的类别 y 进行预测?此时关于 K 值的取值你是如何考虑的?(要求:为确保取得尽可能好的分类性能,在描述你的实现步骤中尽量体现你的处理细节)

提示:对于两类别的分类, K 值应为奇数。

3. 给定训练样本集 $D = \{(x_i, y_i), i = 1, \dots, N\}$,其中 $x_i \in R^d$,针对如下两种情况,采用K近邻法,分别对任意观测 $x \in R^d$ 产生的输出y进行预测:

(1)
$$y_i \in \{1, 2, ..., C\}$$
; **(2)** $y_i \in R$

(要求: 为确保取得尽可能好的预测性能,在描述你的实现步骤中尽量体现你的处理细节)

哪些因素会影响基于 K近邻的决策结果?