

k近邻(k-nearest neighbors, k-NN)是一种基于实例的非参数学习方法,用于分类和回归问题。

其原理和步骤如下:

- 1. 给定一个训练数据集\$D={(x_1,y_1),(x_2,y_2),...,(x_n,y_n)}\$, 其中\$x_i\in X\subseteq R^n\$表示 样本的特征, \$y i\in Y\$表示样本的类别(或回归值)。
- 2. 给定一个测试样本\$x\$,用某种距离度量方式(如欧氏距离、曼哈顿距离等)计算该样本与训练集中所有样本的距离,并找到距离\$x\$最近的\$k\$个样本,记作\$N k(x)\$。
- 3. 对于分类问题,使用简单多数表决的方法,将\$N_k(x)\$中出现次数最多的类别作为\$x\$的类别预测结果;对于回归问题,使用平均值或加权平均值来预测\$x\$的回归值。
- 4. k值的选择可以通过交叉验证等方法来确定,通常选择较小的k值可以增强模型的复杂度和灵敏度,但也容易受到噪声的影响。

k近邻方法的优点是简单、直观,适用于各种数据类型和分布,不需要假设数据的分布形式。缺点是需要大量的存储空间、计算时间和样本数量,并且在高维空间中会出现"维数灾难"问题,容易受到噪声和异常值的影响。