HW6

522031910213 朱涵

April 7, 2024

1 简答

1.1 问题1: 在构造KD-Tree时,如何消除多点共垂直、共水平的退化情况?

查询了一些相关资料后, 我认为以下几种方法可能可以减缓产生多点共线的情况:

- 1. **添加随机噪声**: 在划分时给数据点添加一些随机扰动,这样可以大大降低多点共线的可能性, 当然在查询和存放时用的是真实值。
- 2. **使用超平面分割**: 考虑不用垂直或水平线进行划分,而是用超平面进行划分,从而避免KD树的退化情况

1.2 问题2: KD-Tree相对于(二维)四分树、(三维)八分树,在什么情况下 有什么优势?

查询了一些相关资料后, 我认为KD树有以下几种优势:

- 1. 适用于**高维数据**: KD树能够将数据空间按照每个维度进行递归地划分,从而形成一个多层的树结构。相比之下,如果需要三维以上的数据存储,四分树和八分树会面临指数级增长的划分数(变成十六分树等等),效率较低。
- 2. 更适合**最近邻搜索**: 对于最近邻搜索问题,KD树可以通过递归+剪枝达到 $O(n^{1-\frac{1}{k}})$ 的平均时间复杂度(k是维度),相比之下四分数八分树无法就要慢许多。

2 实践

2.1 建立KD树

根据15个点建立的KD树如下图。

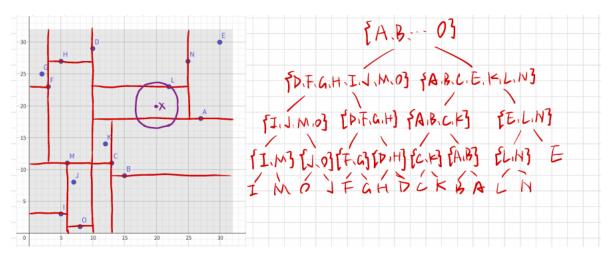


Figure 1: KD树

2.2 K近邻查询

KD树的最近邻查询分为两步: 查询叶节点及递归回溯。下面设点(20,20)为X。

2.2.1 查询叶节点

从根开始查询,由于点X横坐标大于划分点10,因此进入右儿子节点。以此i类推,查询路径为:根=>右儿子=>右儿子=>左儿子=>左儿子,最终到达叶节点L。点X所落在的区域的确是L节点的区域,此时把L节点作为点X的最近邻节点,欧氏距离为 $\sqrt{13}$ 。

2.2.2 回溯搜索路径

回溯到路径上一个节点,即判断L节点的兄弟N节点区域是否存在更近的节点。以 $\sqrt{13}$ 为半径,X为圆心画圆,发现与父亲节点划分面y=23有交集,说明需要进入兄弟节点进行查找。把左子空间N加入搜索路径中,计算得距离大于当前最近距离 $\sqrt{13}$,不用更新。继续回溯到父节点划分面x=25(节点ELN),发现圆与此划分面无交集,无需查询兄弟区域。同理回溯到划分面y=18(节点ABCEKLN),因为有交集所以查询兄弟区域,搜索到叶节点A,计算得距离大于当前最近距离,无需更新。继续回溯到根节点,划分面无交集,查询结束。最终得到最近邻点为**点L**,最近距离为 $\sqrt{13}$ 。