

1. Constructing An Interval Tree**07A**

在Interval Tree的构造过程中, 我们也需要反复地找到端点中的**Median**。不难看出, 为了保证整体 $O(n \log n)$ 的时间复杂度, 每个Median都必须在线性时间内找到。除了调用14章将介绍的(在线性时间内找到Median的)算法, 你在此处还有什么其他更为**简明**的解决方案?

2. Balance Of An Interval Tree**07A**

课上指出, 既然在构造Interval Tree的过程中我们总是在Median处做划分, 子树中存放的区间数量至多为父亲的一半, 故知树的高度不会超过 $O(\log n)$, Interval Tree必然是渐近平衡的。那么进一步地, 这种平衡性是否如AVL树那样意味着, 任意一对兄弟子树中所存放区间的数量之差, 不会超过某个上限?

3. Querying An Interval Tree**07A**

Interval Tree的查询算法能从 $O(\log n)$ 个节点中分别拣出命中的线段, 为此需要遍历各节点的**左**端点有序列表或**右**端点有序列表: 在此过程中的每一步都能拣出一条线段, 除了最后一步因越界而**失败**并终止。**这类**失败的访问, 为何没有在整体 $O(r + \log n)$ 的复杂度中体现出来?

4. Segment Tree**07B**

我们知道, 为构造Segment Tree, 需要将各条线段依次插入其中, 而插入过程可以递归地描述和实现。试证明: 只有在第一个存入该线段的节点处, 才可能发生二分递归; 此后必然都是线性递归。

5. Segment Tree**07B**

试证明: 在Segment Tree的每一层上, 一条输入线段至多会在两个节点中存放各一份——从而各自不过 $O(\log n)$ 份, 累计的空间复杂度不过 $O(n \log n)$ 。

6. Segment Tree**07B**

试证明: 沿着Segment Tree中的每一条搜索路径, 每一条输入线段至多在某一个节点处存放一份——从而在每次search()的过程中, 各途经节点所报告的线段, 彼此不会重复; 这方面消耗的时间确实为 $O(r)$ 。

7. Range Counting**07C[1-2]**

范围**计数**是范围查询的特例: 只需要统计落在查询范围内的**点数**, 而不必逐一枚举或统计。

- 试针对一维点集设计一个算法, 在经过 $O(n \log n)$ 时间的预处理后得到一个占用 $O(n)$ 空间的数据结构, 即可在 $O(\log n)$ 时间内完成每一次范围计数查询——与命中点集的规模**无关**;
- 对于二维点集, 是否也有类似的算法?

8. Range Sum**07C[1-2]**

范围**求和**也是范围查询的特例: 如果每个点都有一个**数值**属性, 需要统计查询范围内所有点的总和。

- 试针对一维点集设计一个算法, 在经过 $O(n \log n)$ 时间的预处理后得到一个占用 $O(n)$ 空间的数据结构, 便可在 $O(\log n)$ 时间内完成每一次范围求和——与命中点集的规模**无关**;
- 对于二维点集, 是否也有类似的算法?

9. Lower Bound Of 1D Range Query**07C1**

讲义中针对一维点集描述了一个算法, 在经过 $O(n \log n)$ 时间的预处理后得到一个占用 $O(n)$ 空间的数据结构, 即可在 $O(k + \log n)$ 时间内完成每一次范围查询。试说明, 这样的性能已经是**最优**的了。

10. 2D Range Counting/Sum By Inclusion-Exclusion Principle**07C2**

本节描述了一种基于**容斥原理**，借助经预处理得到的一个矩阵来支持范围查询的方案。

- 该算法的预处理需要多少**时间**？
- 试确认，该方案确实需要使用 $\mathcal{O}(n^2)$ 空间；
- 试确认，该方案可以在 $\mathcal{O}(\log n)$ 内支持范围计数（counting）；
- 试确认，该方案可以在 $\mathcal{O}(\log n)$ 内支持范围合计（summing）；
- 如果范围查询需要列举出（report）命中的所有点，该方案是否依然可行？

11. Binary Search vs. BST**07D1**

本节所使用的BST，与此前第06章介绍的版本有所不同：其中的每个内部节点，都是某个叶节点的复本。

- 试确认，该版本的BST与此前的版本实质上彼此**等效**；
- 试确认，这些版本的BST，分别对应于第02章所介绍二分查找的**某一**版本；
- 试确认，这棵BST可在 $\mathcal{O}(n \log n)$ 时间内构造出来。

12. Range Query By BBST**07D1**

本节基于BBST描述了一个一维范围查询算法，试确认：

- 沿横向介乎 x_1 、 x_2 所对应查找路径之间的所有子树，彼此**无交**；
- 它们的**并集**，即是对应于 $[x_1, x_2)$ 的查询输出；
- 无论输出的规模多大，这些子树总共不会超过 $\mathcal{O}(\log n)$ 棵。

13. Node ~ Canonical Subset**07D1**

一维点集在被组织为BBST后，其中的每个节点 x 都自然对应于一个**覆盖子集** $Int(x)$ ——叶节点的**覆盖子集**仅包含其对应的那个**点**；父节点的覆盖子集是其左、右孩子之覆盖子集的**并集**。试确认：

- 同深度节点所对应的覆盖子集，彼此**无交**；
- 在任何一棵子树中，同深度所有节点所对应区间的**并集**都是一样的——即子树之根节点的覆盖子集。

14. Duplicates In A BST**07D1**

在第06章引入BST结构时，出于简化的考虑，我们暂且假定了所有关键码互异。在了解了如何用BST来解决一维范围查询之后，试给出一种方法，无需对BST的节点和整体结构作任何改造，即可直接而有效地支持重复关键码。具体地，

- 试增加BST::searchFirst(e)接口，在 $\mathcal{O}(\log n)$ 时间内，从关键码为 e 的所有节点中，找出**最先**插入者；
- 试增加BST::removeFirst(e)接口，在 $\mathcal{O}(\log n)$ 时间内，从关键码为 e 的所有节点中，删除**最先**插入者；
- 试增加BST::searchLast(e)接口，在 $\mathcal{O}(\log n)$ 时间内，从所有关键码为 e 的节点中，找出**最后**插入者；
- 试增加BST::removeLast(e)接口，在 $\mathcal{O}(\log n)$ 时间内，从所有关键码为 e 的节点中，删除**最后**插入者；
- 试增加BST::countAll(e)接口，在 $\mathcal{O}(\log n)$ 时间内，统计出**所有**关键码为 e 的节点总数；
- 试增加BST::searchAll(e)接口，在 $\mathcal{O}(r + \log n)$ 时间内，列出**所有**关键码为 e 的节点（ r 为其总数）；
- 试增加BST::removeAll(e)接口，在 $\mathcal{O}(r + \log n)$ 时间内，删除**所有**关键码为 e 的节点（ r 为其总数）；
- 为配合上述接口，BST::insert(e)算法相应地需做什么调整？

15. Range Query ~ Node/Interval Classification**07D1**

调用本节所描述算法每做一次范围查询，都等效于对BBST中所有节点做了**分类**。试确认：

- 无非四类：Accepted、Rejected、Recursion、Unvisited；
- 在任一深度上，前三类节点都不超过**常数**个——全树累计不过 $\mathcal{O}(\log n)$ 个；
- 所有Accepted节点所对应的覆盖子集，彼此无交；它们的**并集**，便是查询的输出。

16. Construction Of MLST**07D2**

本节介绍了借助**多层搜索树**的范围查询算法。

- 试描述二维MLST（包括X-树及所有关联Y-树）的**构造**过程；
- 试证明，构造过程只需 $\mathcal{O}(n \log n)$ 时间；
- 试用**两种**方法证明，MLST占用的**空间**不超过 $\mathcal{O}(n \log n)$ 。

17. Worst Case Of MLST::search()**07D2**

- 本节证明了二维MLST的查找时间不超过 $\mathcal{O}(\log^2 n)$ ，试举（最坏）例说明这个界是**紧**的；
- 本节也指出，d维MLST的查找时间不超过 $\mathcal{O}(\log^d n)$ ，试证明这一结论，并举（最坏）例说明这个界是**紧**的。

18. Dynamic Range Tree**07E**

本节介绍了如何借助**Fractional Cascading**技巧，将Range Tree的查找时间降至 $\mathcal{O}(\log n)$ 。

- 如果Range Tree还要支持数据点集的**插入**、**删除**，父子节点之间的快捷链接应当如何更新？
- 这类**更新**需要耗费多少时间？

19. 2d-Tree ~ Quadtree**07F1**

查阅资料自学四叉树（Quadtree）。

- 确认该结构确实可以视作2d-Tree的一种**特例**；
- 四叉树的构造及查询算法，相应地可以做哪些**简化**？

20. Median In kd-Tree**07F2**

在构造kd-Tree的过程中，每次递归之前都要找到当前子集的中位数（Median）。

- 尽管第14章将会介绍在线性时间内找到Median的算法，但就目前而言，我们可否通过**全局排序**之类的预处理，避免反复地做这种查找？
- 如果每次都是平凡地通过**排序**来确定中位数，kd-Tree的构造将需要多少时间？

21. Iterative Construction Of kd-Tree**07F2**

本节描述了一个**自顶而下递归**构造kd-Tree的算法，该算法可否改写为**自底而上迭代**式的？

22. Recursion Bases Of bulidKdTree()**07F2**

讲义中的buildKdTree()算法，会一直递归到只剩一个点，但这并不必要。从降低实际运行时间的角度出发，往往是根据具体的硬件环境确定一个更大的阈值 M （比如100），一旦子集规模降到 M 以下，便可不再递归，直接创建一个与该子集对应的叶节点。

- 试编码实现这样的策略；
- 在你的计算环境中通过反复测试，确定最佳的阈值 M 。

23. Storage Cost for kdSearch()**07F4**

我们看到，kdSearch()算法会一批一批地，以reportSubTree()的方式输出查询结果。

- a) 为此，是否需要在预处理过程中，将每棵子树对应的部分解预先存放好？
- b) 为什么kd-树占用的空间量仍是 $O(n)$ ？

24. kd-Tree Using Bounding Box**07F4**

本节简略介绍了在kd-Tree中应用**包围盒**的原理，为此**构造**算法及**查询**算法需相应地做哪些调整？

25. Complexity Of 2d-Query**07F5**

为界定2d-Tree查询算法的时间复杂度，关键在于得到一个可行的**递推式**，试确认讲义中的递推式成立。

26. Worst Cast Of 2d-Query**07F5**

- a) 本节指出，2d-Tree的每次查询时间不超过 $O(k + \sqrt{n})$ 。试给出达到这一**上界的最坏情况**。
- b) 试进一步举例说明，在输出量 k 很小甚至接近0时，仍有可能需要花费 $O(\sqrt{n})$ 时间。

27. kd_Tree vs. MLST**07F5**

抛开公共的用于输出的时间 $O(r)$ ，二维的kd-树、MLST用于搜索的时间分别是 $O(\sqrt{n})$ 、 $O(\log^2 n)$ 。就渐近意义而言，前者的确更大；但在 n 还不算太大时，情况可能相反。

- a) 如果二者的常系数相同，试确定上述两种情况的分水岭；
- b) 实际上因为原理清晰、实现简明，kd-树的常系数往往远小于MLST。如果小十倍，分水岭又会在哪里？