算法设计与分析

> LECTURE 3

Outline



Lecture 3

排序

□ 排序算法

- > 快速排序
- > 合并排序
- > 堆排序

Outline



Lecture 3

- □ 排序问题
- □ 插入排序
 - > 插入排序分析
- □ 快速排序
 - > 快速排序分析

排序问题



- □ 排序
 - > 比如,将所有学生的成绩排序
- □ 基本假设
 - ▶ 排什么?
 - ◆ 问题规模 n, 元素各不相同
 - ▶ 什么顺序排?
 - ◆ 递增: 从小到大
 - ▶ 输入是什么?
 - ◆ 每个可能的输入同概率出现

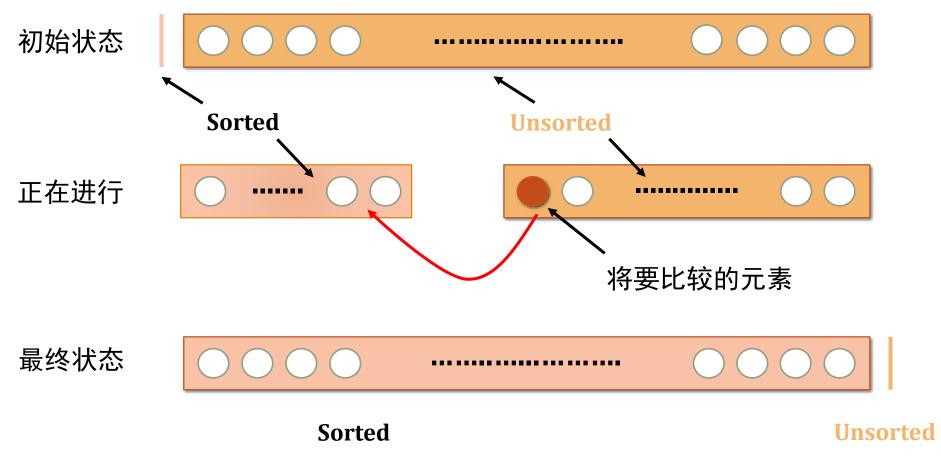
基于比较的排序



- □ 关键操作
 - > 两个元素的比较
- □ 计算代价
 - > 关键操作的个数(元素比较)

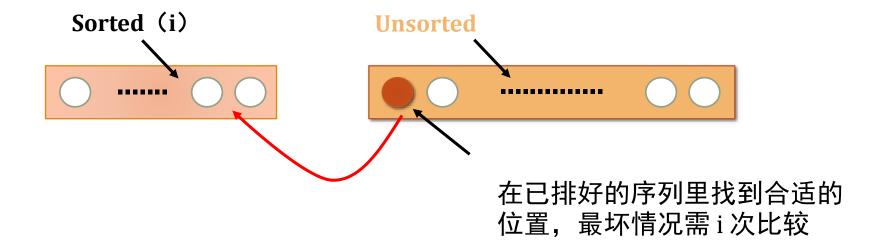
插入排序





最坏情况分析

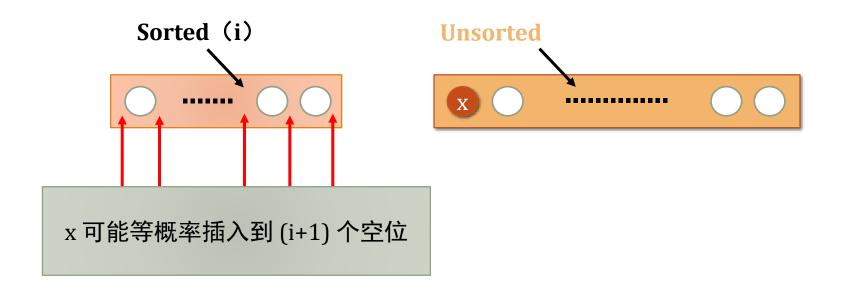




$$W(n) \le \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{n(n-1)}{2}$$
 $\Theta(n^2)$

平均情况分析





□ 基本假设

- > n, 元素各不相同
- > 每个可能的输入同概率出现

平均情况分析

□ 元素 x 在所有 i+1 个可能被插入的位置中等概率出现,插入元素 x 所需比较次数的期望值为:

$$c_{i+1} = rac{1}{i+1} \sum_{j=1}^i j + rac{1}{i+1} i$$
最左边 1 个位置 $= rac{i}{2} + 1 - rac{1}{i+1}$

□ 平均情况时间复杂度为:

$$egin{aligned} A(n) &= \sum_{i=1}^{n-1} c_{i+1} \ &= rac{n^2}{4} + rac{3n}{4} - 1 - (\ln n + \gamma + \epsilon(n) - 1) \ &= \Theta(n^2) \end{aligned}$$

插入排序的不足



 \square 插入排序基于遍历来实现的,它的最坏和平均情况时间复杂度均为 $O(n^2)$

思考:插入排序改进的空间在哪里?哪些计算是多余的?如何减少?

逆序对

□ 为了可以通过更有力的数学工具来深入分析插入排序的不足,这里引入 逆序对的概念。

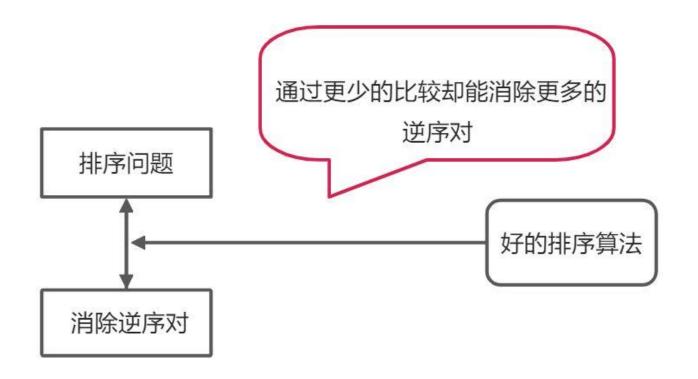
逆序对与排序

□ 定义(逆序对)给定一组各不相同的两两可比较的元素。对于这些元素的一个排列 $\{a_1, a_2, ..., a_n\}$ 而言,定义二元组 (a_i, a_j) 为一个逆序对,如果 i < j ,且 $a_i > a_j$ 。

基于逆序对的概念,可以等价地换一个 视角来描述排序问题和排序算法。

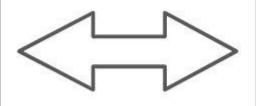
逆序对与排序

□ 对于输入的待排序元素的序列,它包含若干个逆序对,而排序算法就是 通过元素的比较,调整元素的位置,消除输入序列中的逆序对。



□ 从**消除逆序对**的角度来看插入排序的一个关键特征:每次总是将相邻的元素进行比较,至多只能消除序列中的一个逆序对。

插入排序的最坏和平均情况复杂度分析



最坏和平均情况下输入 序列有多少个逆序对

- □ 最坏情况下:对于一个从大到小排列的输入序列,其中任意两个元素均构成逆序对,所以最坏情况下输入序列中可能有 $\binom{n}{2}$ = $O(n^2)$ 个逆序对。
- □ 插入排序一次比较只能消除一个逆序对。
- □ 插入排序最坏情况时间复杂度是 $O(n^2)$ 。

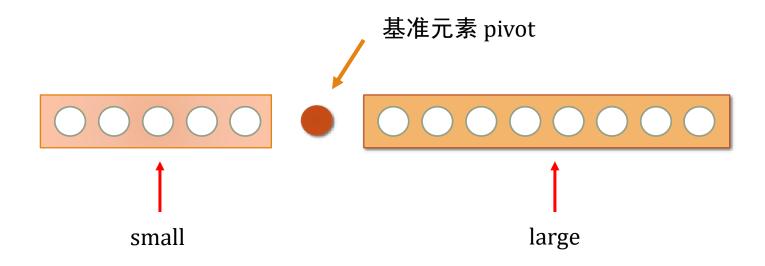
- □ 平均情况下:假设所有可能的输入等概率地出现,平均情况下逆序对的个数就是输入序列中所有二元组个数的一半,即 $\frac{1}{2}\binom{n}{2} = O(n^2)$ 。
- □ 输入序列 $\{a_1, a_2, ..., a_n\}$ 和转置 $\{a_n, a_{n-1}, ..., a_1\}$.
- □ 输入序列的任意一对元素 (a_i, a_j) , 在转置序列中对应的元素为 (a_j, a_i) 。
- □ 这两个二元组,必然只有一个逆序对。



基于以上分析,插入排序的主要问题是一次比较至多只能消除一个逆序对。后续改进的出发点就是如何更"聪明"地进行元素的比较,使得一次比较能够消除更多的逆序对。



- □ 把要排序的数组分成两部分: "small"和 "large"; 再递归实现
- □ 小的元素尽量放左边,大的元素尽量放右边



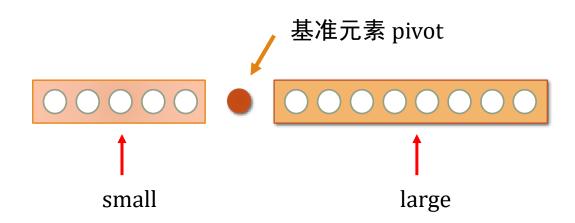
快速排序——分治算法



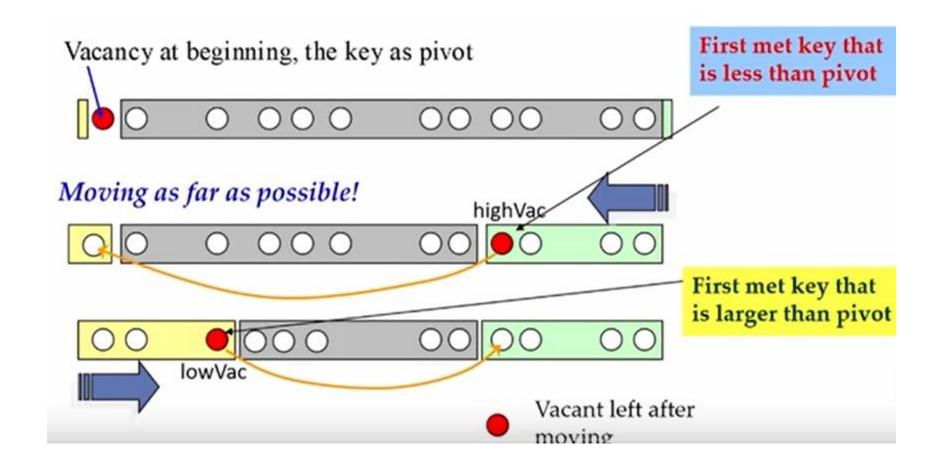
- Divide
 - > "small"和 "large"
- Conquer
 - ➤ 递归排序 "small"和 "large"



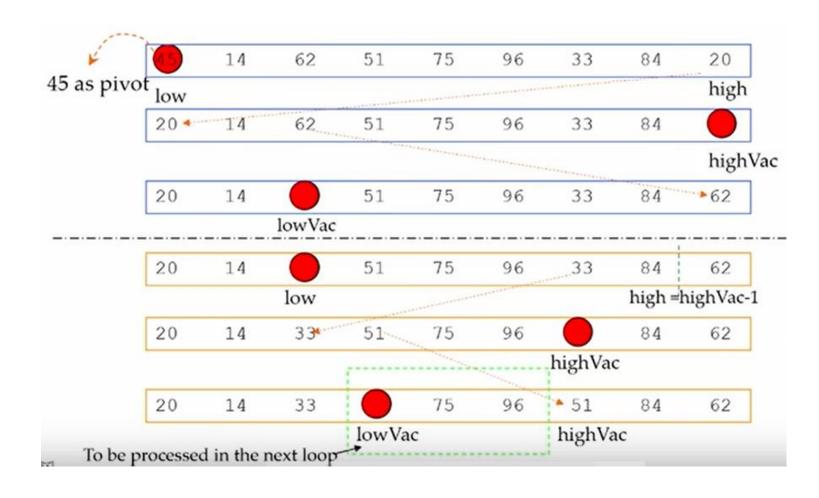
Combine



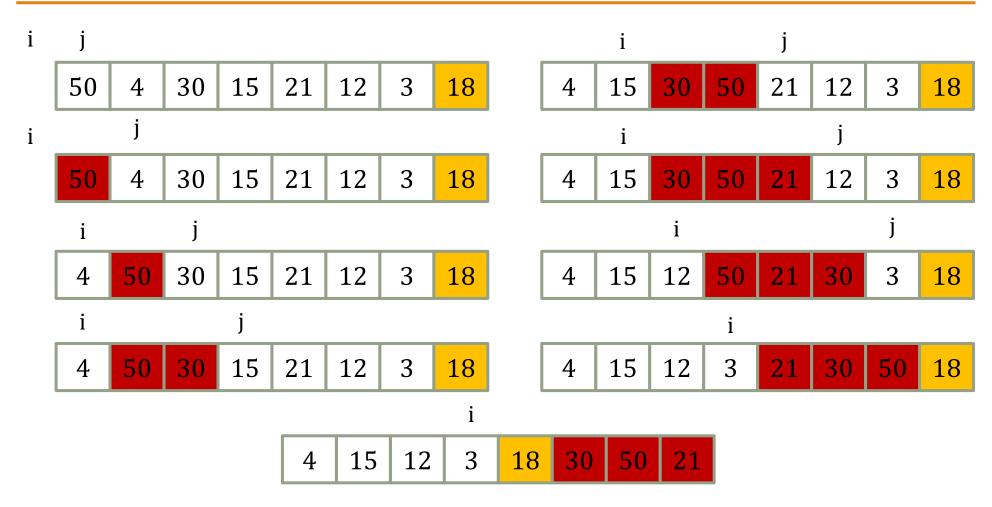












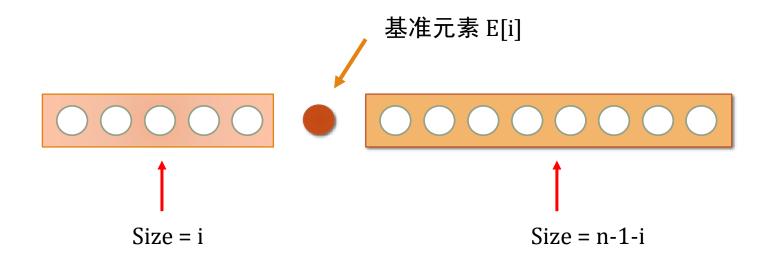
最坏情况时间复杂度

- □ 如果基准元素是最小的,"large"部分仍旧保留 k-1个元素,"small"为空。
- □ 如果数组元素已是排好序的,那么比较次数为:

$$\sum_{k=2}^{n} (k-1) = \frac{n(n-1)}{2} \in O(n^2)$$



□ $i \in \{0,1,2,...,n-1\}$, 每个值概率为 1/n



$$\Box A(1) = A(0) = 0$$



- □ 解递归方程
 - Guess and prove
 - > 直接求解



- □ 假设每次划分的结果都是完全均衡的。
- $\square A(n) = 2A\left(\frac{n}{2}\right) + O(n)$
- □ 根据 Master 定理: $A(n) = o(n \log n)$



We have:
$$A(n) = (n-1) + \frac{2}{n} \sum_{i=1}^{n-1} A(i)$$
 and

$$A(n-1) = (n-2) + \frac{2}{n-1} \sum_{i=1}^{n-2} A(i)$$

Combining the 2 equations in some way, we can remove all A(i) for i=1,2,...,n-2

$$nA(n) - (n-1)A(n-1)$$

$$= n(n-1) + 2\sum_{i=1}^{n-1} A(i) - (n-1)(n-2) - 2\sum_{i=1}^{n-2} A(i)$$

$$= 2A(n-1) + 2(n-1)$$

$$So, nA(n) = (n+1)A(n-1) + 2(n-1)$$

空间复杂度



- □ 原地排序 O(1)
- □ 考虑递归栈代价
 - ▶ 最坏情况, 递归深度为 n-1
 - ▶ 递归栈最大为 Θ(n)

Outline



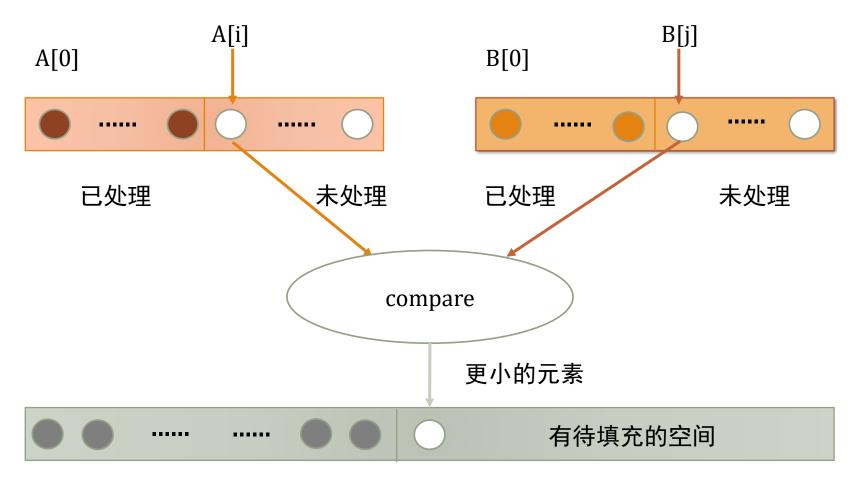
Lecture 3

合并排序

- □ 合并排序
 - > 最坏情况分析
- □ 排序下界
 - > 最坏情况
 - > 平均情况

合并排序





已排序

最坏情况时间复杂度



- □ 最坏情况是最后一次比较元素是 A[k-1] 和 B[m-1]
 - > 每次比较,至少一个元素可以放到已排序序列。
 - > 之后,这个元素不再比较。
 - ▶ 完成最后一次比较,最少需要 n-1 次比较。
- □ 最坏情况下,需要 n-1 次比较
- □ 例: A[0]<B[0]<A[1]<B[1]<...<A[i]<B[i]<A[i+1]...<A[k-1]<B[m-1]

合并排序分析



- □ 递归方程: $W(n) = 2W\left(\frac{n}{2}\right) + n 1$
- □ 根据 Master 定理: $W(n) \in \Theta(n \log n)$

合并排序应用



□ 逆序对计数

- ▶ 蛮力算法: *O*(*n*²)
- > 可以用分治策略吗?
 - \bullet $O(n \log n) =>$ combination in O(n)

剑指 Offer 51. 数组中的逆序对

难度 困难 心 530 ☆ 收藏 い 分享 🛪 切换为英文 🗘 接收动态 🗅 反馈

在数组中的两个数字,如果前面一个数字大于后面的数字,则这两个数字组成一个逆序对。输入 一个数组,求出这个数组中的逆序对的总数。

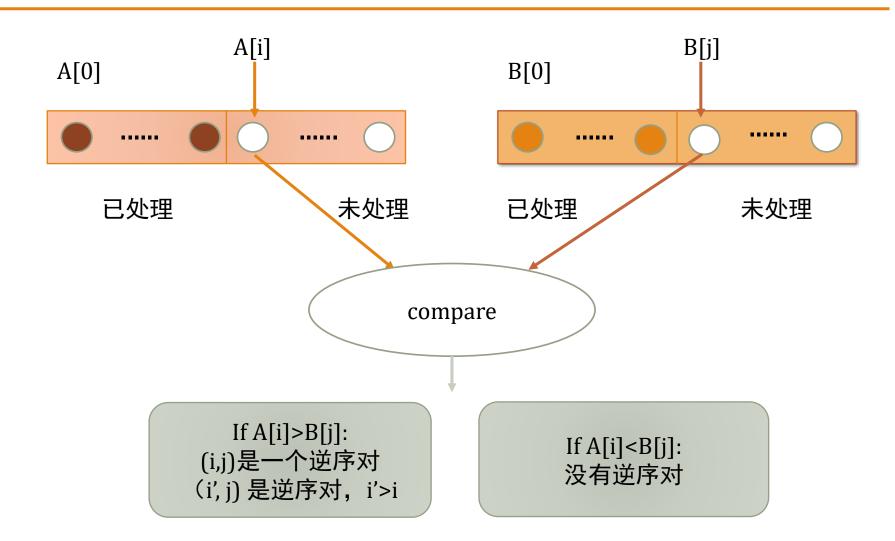
示例 1:

输入: [7,5,6,4]

输出: 5

合并排序应用

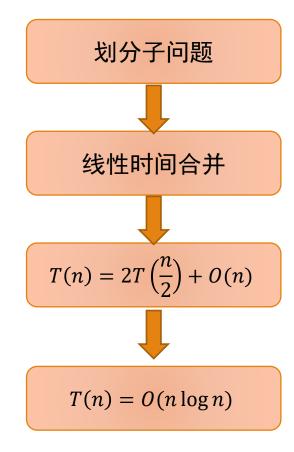




合并排序应用



- □ 最大子序列
- □找频繁元素
- □ 整数相乘



Outline



Lecture 3

堆排序

- 口 堆
- □ 堆排序
- □ 修堆
- □ 堆构建
- □ 堆排序复杂性





堆定义



□ 堆结构特性:

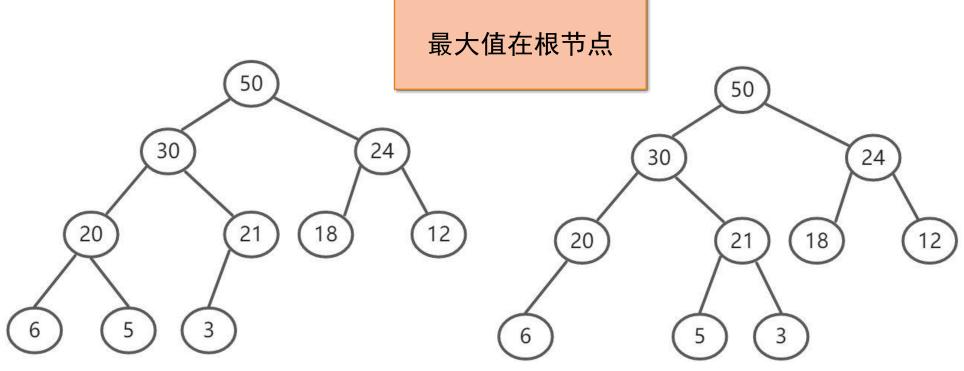
- > 要么是完美二叉树
- 要么比完美二叉树在底层(深度最大的层)少若干节点
- 底层节点从左向右紧挨着依次排列

□ 堆偏序特性:

- > 父节点的值大于所有子节点的值
- > 子节点之间的大小关系无要求

堆: 示例





堆排序



```
heapSort(E,n)

Construct H from E, the set of n elements to be sorted;

for (i=n;i≥1;i--)

curMax = getMax(H);

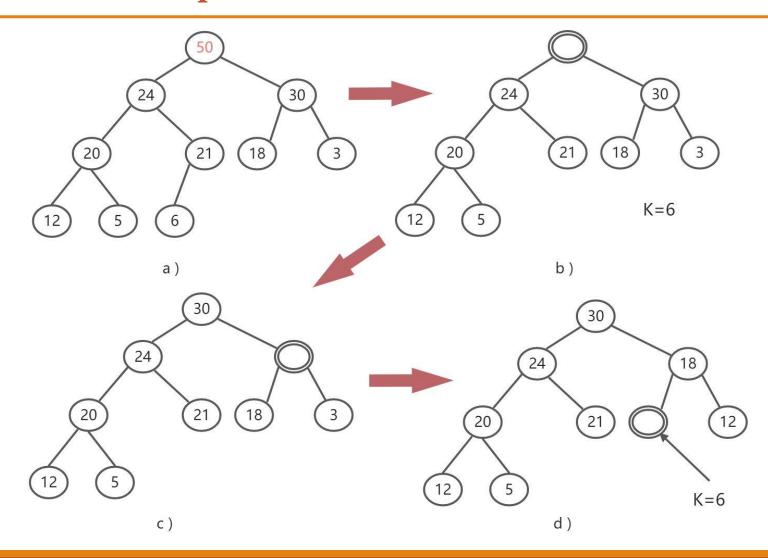
deleteMax(H);

E[i] = curMax
```

deleteMax(H):
 fixHeap(H,K)

堆修复 FixHeap





堆修复—最坏情况分析



- □ 一次修复最多两次比较
- □ 最多修复次数不超过堆的高度
- □ 堆修复代价—0 (log n)

堆构建



- □ 堆结构 (递归)
- □ 堆偏序 (fixHeap(H, root(H)))

```
void constructHeap(H)

if (H is not a leaf)

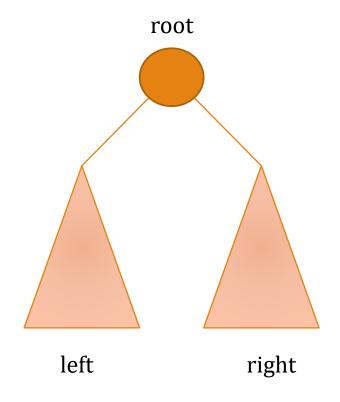
constructHeap(left subtree of H);

constructHeap(right subtree of H);

Element K=root(H);

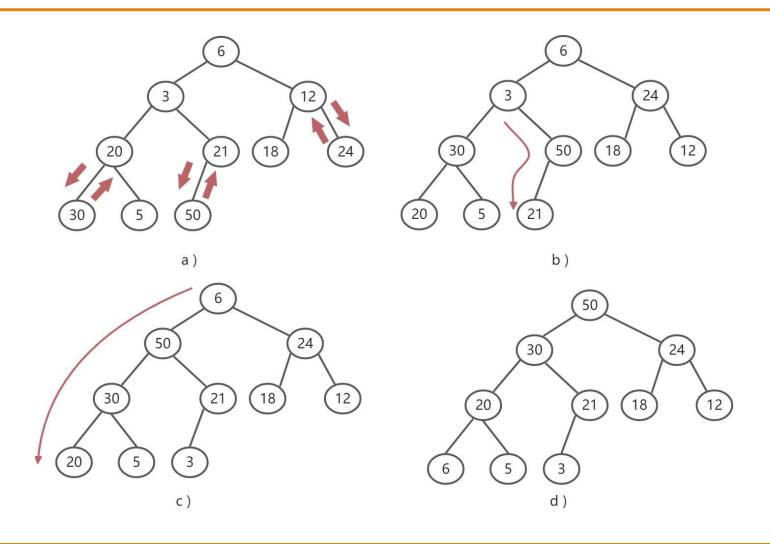
fixHeap(H,K)

return
```



堆构建





堆构建—复杂度分析



□ 递归方程:

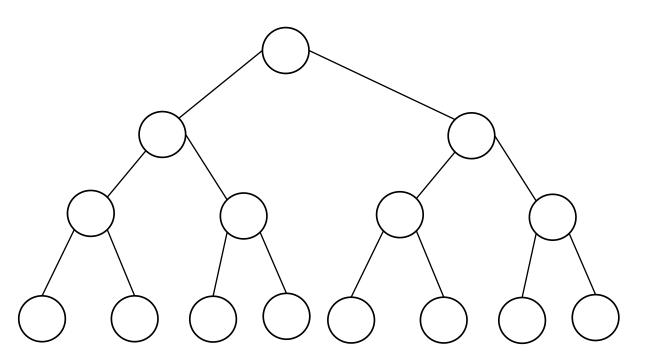
- □ 根据 Master 定理:
 - \triangleright a=b=2, E=1, $\log n = O(n^{1-\epsilon})$
 - \triangleright W(n) = O(n)

堆构建—复杂度分析



□ 堆构建

$$Cost = \sum_{h=0}^{\log n} \frac{n}{2^{h+1}} O(h) = O(n)$$



C= $\log n$ fix; h= $\log n$; # = 1

C=2 fix; h=2;
$$\# = n/8$$

C=1 fix; h=1;
$$\# = n/4$$

C=0 fix; h=0;
$$\# = n/2$$

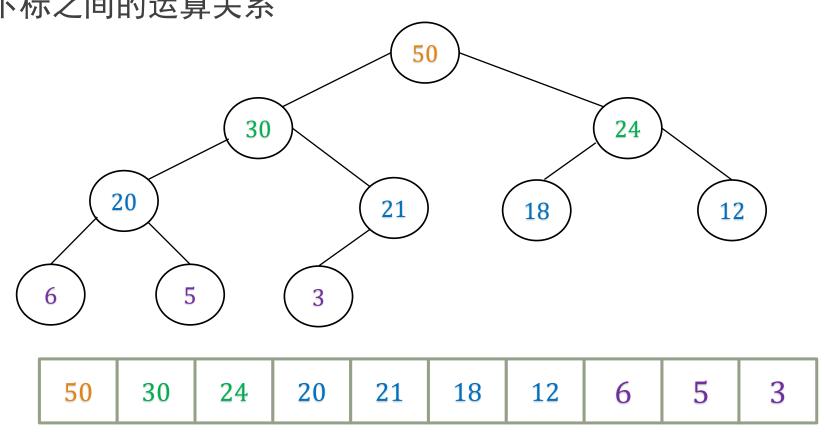
堆—思考?



- □ 堆中第k大的元素?
 - > 1st? 2nd ? 3rd?
 - ➤ kth?代价?
 - ▶ k << n, 代价要求是 k 的函数?
- □ 证明一个有n个节点的堆, 所有节点的高度之和最多为 n-1.

堆的实现

□ 对于一个大小为 n 的堆,需要一个大小为 n 的数组,核心是确定父子点的下标之间的运算关系



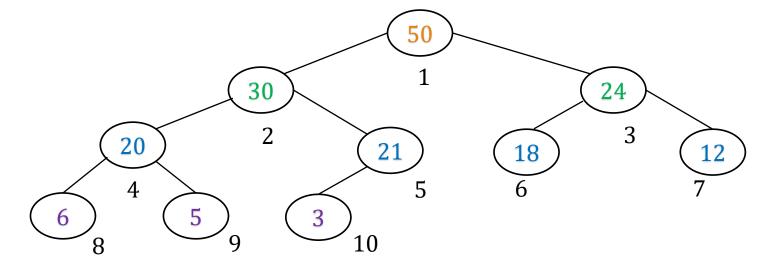
堆的实现

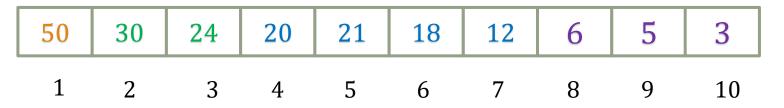


- \square PARENT(i)= $\left|\frac{i}{2}\right|$
- \square LEFT(i) = 2i
- \square RIGHT(i)=2i+1

$$i + (2^{j-1} - k) + 2(k-1) + 1 = 2i$$

i 是第 j 层的第 k 个元素





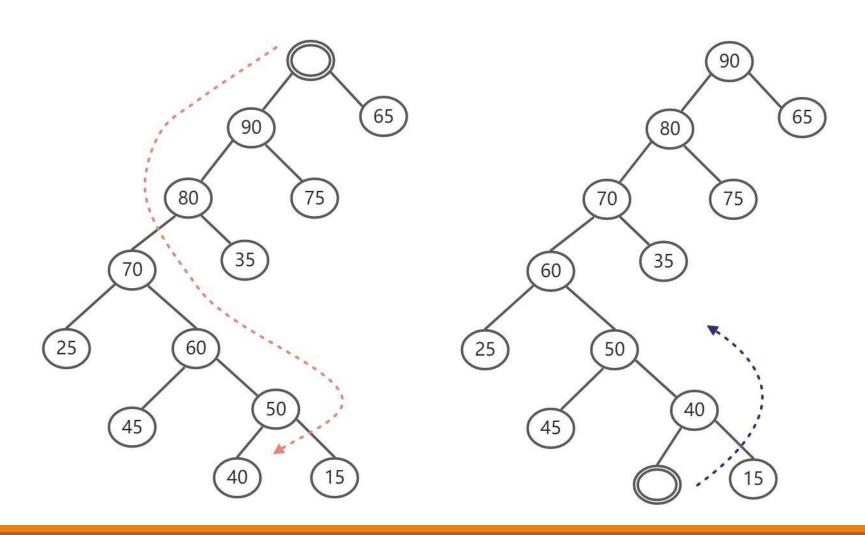
堆排序—最坏情况分析



- $\square W(n) \le 2n \log n + \Theta(n), \quad \square W(n) \in \Theta(n \log n)$

堆排序—优化

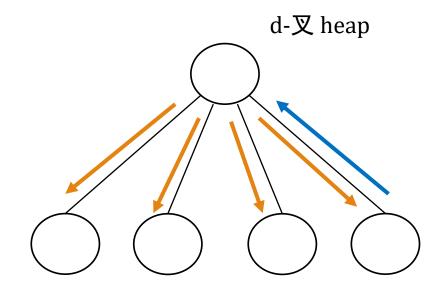




堆—泛化



- □ d-叉 heap
 - > 结构/偏序性质
- □ 如何选择 d?
 - ➤ Top-down: 修复父节点
 - ◆ 代价: d 次比较
 - ▶ Bottom-up: 修复子节点
 - ◆ 代价: 1



思考



- □ 找第 k 大的元素
 - ▶ 代价为 k 的函数 f(k)
- □ 找前 k 大的元素
- □ 合并 k 个有序列表
- □ 数据流中的中位数
- ⊔

剑指 Offer 41. 数据流中的中位数

主度 困难 🖒 190 🗘 收藏 🖆 分享 🛝 切换为英文 🗘 接收动态 🔼 反馈

如何得到一个数据流中的中位数?如果从数据流中读出奇数个数值,那么中位数就是所有数值排序之后位于中间的数值。如果从数据流中读出偶数个数值,那么中位数就是所有数值排序之后中间两个数的平均值。

例如,

[2,3,4] 的中位数是 3

[2,3] 的中位数是 (2 + 3) / 2 = 2.5

设计一个支持以下两种操作的数据结构:

- void addNum(int num) 从数据流中添加一个整数到数据结构中。
- double findMedian() 返回目前所有元素的中位数。

示例 1:

输入:

["MedianFinder", "addNum", "addNum", "findMedian", "addNum", "findMedian"]
[[],[1],[2],[],[3],[]]

输出: [null,null,null,1.50000,null,2.00000]

Outline



Lecture 3

排序下界

□ 排序下界分析

- > 决策树
- > 最坏情况—树的高度
- ➤ 平均情况—EPL

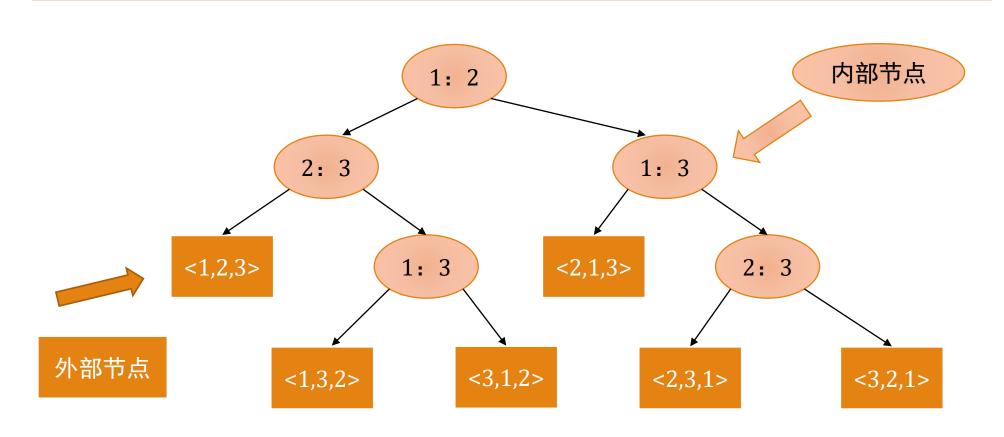
下界分析



- □ 上界: 最坏情况代价
 - ▶ 对于任意可能输入,算法的代价不高于上界。
- □ 算法下界(排序为例):
 - ▶ 对任意可能的排序算法,最坏代价不低于下界。

决策树的引入





三个元素比较排序的决策树

决策树分析



- □ 对于任意一个n元素序列, 有n!不同的排列
 - ▶ 因此,决策树刚好有 n! 叶子节点。
 - > 为了分析下界, 我们使用刚好有 n! 叶子节点的树。
- □ 最坏情况的比较次数为树的高度
- □ 平均情况的比较次数为所有根到叶子节点的路径长度的平均值

最坏情况下界分析

□ 引理: 假设一棵二叉树的高度为 h,叶节点个数为 L,它们之间有如下 关系: $L \leq 2^h$.

- □ 比较排序算法的最坏情况时间复杂度的下界为 $\Omega(n \log n)$

外部路径长度

- □ 外部路径长度: 定义一颗二叉树 T 的外部路径长度 EPL(T)为根节点到所有叶子节点路径长度之和。等价地,递归定义为:
 - ▶ 只含一个节点的树,它的 EPL 为 0
 - \rightarrow 一棵树 T 的左右子树分别为 T_L 和 T_R ,则

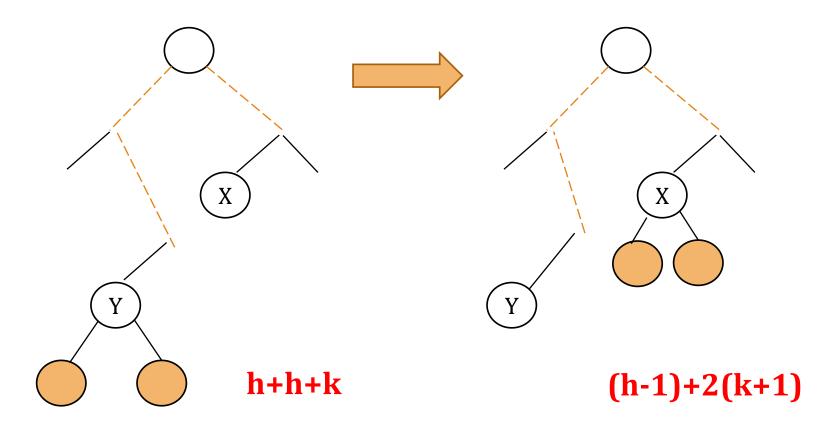
 $EPL(T) = EPL(T_L) + N_L + EPL(T_R) + N_R$ N_L 和 N_R 分别表示左、右子树的叶节点个数。

□ 平均情况复杂度: EPL/L

外部路径长度



□ 引理: 越平衡的 2-tree 具有越小的 EPL。



平均情况下界分析



- □ 对于一颗尽量平衡的 2-tree, 它的叶子节点树为 L, 树高为 log L
- □ EPL 为 LlogL.
- \square A(n)=EPL/L

$$A(n) = rac{EPL}{L}$$
 $= \Omega(rac{L \log L}{L})$
 $= \Omega(\log n!)$
 $= \Omega(n \log n)$

Thanks