

分治法

Jun Wu

wujun@yzu.edu.cn

March 14, 2018

- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

分治法设计算法的步骤:

- Divide 将问题分成多个子问题;
- Conquer 递归地解决每个子问题;
- Combine 将子问题的解合并成原问题的解;

分治算法的分析方法:

- 根据Divide过程划分的子问题数目及子问题的规模, 列出相应的递归方程;
- 求解递归方程, 得到算法的复杂度。

折半查找

Problem: (折半查找)

Instance: 有序数组和查找目标;

Output: 目标是否在数组中。

- 1 **Divide:** Check middle element.
- 2 **Conquer:** Recursively search 1 subarray.
- 3 **Combine:** Trivial.

3 5 7 8 9 12 15

(a)

3 5 7 8 9 12 15

(b)

3 5 7 8 9 12 15

(c)

图: 折半查找

折半查找复杂度分析

$$T(n) = 1 T(n/2) + \Theta(1)$$

subproblems *subproblem size* *work dividing and combining*

- Master定理
- 由Master定理的Case2, 知 $T(n) = \Theta(\log n)$ 。

- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

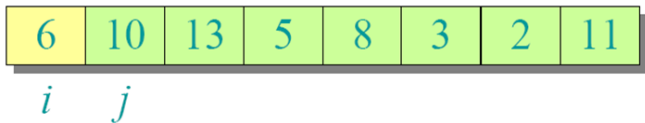
Quick Sort:

- 1 **Divide:** 按照某个“pivot”将数组划分成两部分:

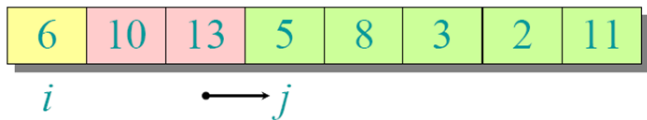


- 2 **Conquer:** Recursively sort 2 subarrays.
- 3 **Combine:** Trivial.

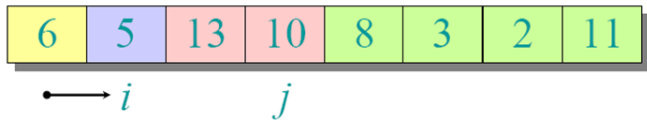
Partitioning subroutine



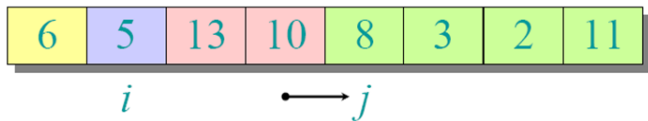
Partitioning subroutine



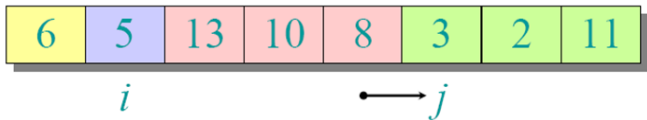
Partitioning subroutine



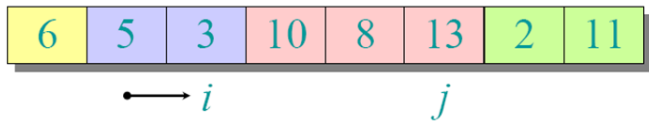
Partitioning subroutine



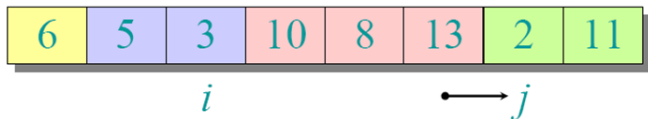
Partitioning subroutine



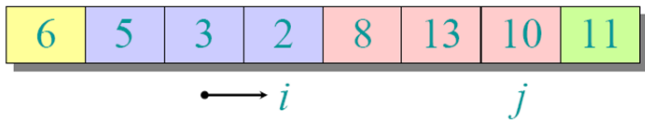
Partitioning subroutine



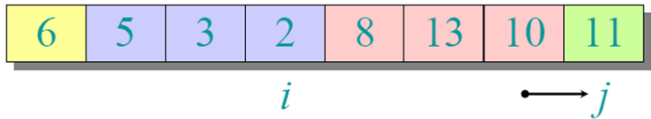
Partitioning subroutine



Partitioning subroutine



Partitioning subroutine



Partitioning subroutine



Partitioning subroutine



Partition subroutine

PARTITION(A, p, r)

1: $x \leftarrow A[p]$

2: $i \leftarrow p$

3: **for** $j \leftarrow p + 1$ **to** r **do**

4: **if** $A[j] \leq x$ **then**

5: $i \leftarrow i + 1$

6: EXCHANGE $A[i] \leftrightarrow A[j]$

7: **end if**

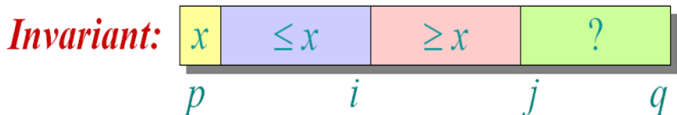
8: **end for**

9: EXCHANGE $A[i] \leftrightarrow A[p]$

10: **RETURN** i

The analysis of Partition subroutine

- 正确性:



- 复杂度:

Running time
 $= O(n)$ for n
elements.

QUICK-SORT(A, p, r)

1: **if** $p < r$ **then**

2: $q \leftarrow$ PARTITION(A, p, r)

3: QUICK-SORT(A, p, q)

4: QUICK-SORT($A, q + 1, r$)

5: **end if**

- Initial call: QUICK-SORT($A, 1, \text{length}(A)$).

- 复杂度分析?

- 输入是已经排好序的：升序（或降序）
- Pivot总是最小（或最大）
- Pivot两边总是，一边是0个，一边是n-1个

$$\begin{aligned}T(n) &= T(0) + T(n-1) + \Theta(n) \\&= \Theta(1) + T(n-1) + \Theta(n) \\&= T(n-1) + \Theta(n) \\&= \Theta(n^2)\end{aligned}$$

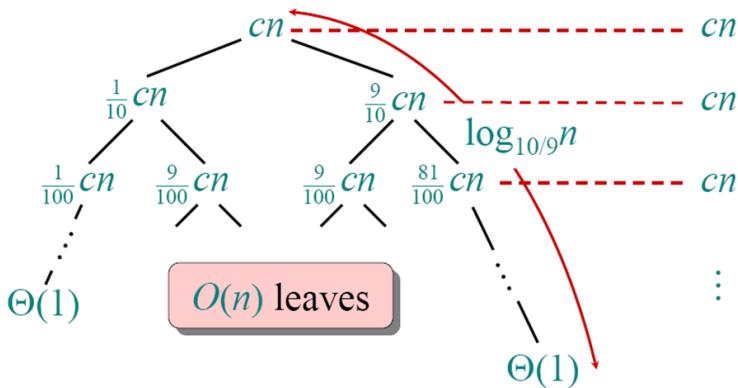
- 每次总是在Pivot两边各分得一半

$$\begin{aligned}T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n) \\ &= \Theta(n \log n)\end{aligned}$$

- 较好的情况: 每次总是在Pivot两边分得: 1 : 9

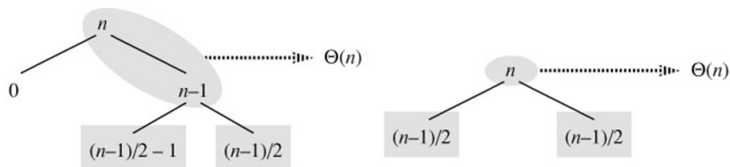
$$T(n) = T\left(\frac{1}{10}n\right) + T\left(\frac{9}{10}n\right) + \Theta(n).$$

较好的情况



$$cn \log_{10} n \leq T(n) \leq cn \log_{\frac{10}{9}} n$$

Intuition for the average case



$$\begin{cases} L(n) = 2U(\frac{n}{2}) + \Theta(n) \\ U(n) = L(n-1) + \Theta(n) \end{cases}$$

\Downarrow

$$\begin{aligned} L(n) &= 2L(\frac{n}{2} - 1) + \Theta(n/2) + \Theta(n) \\ &= \Theta(n \log n) \end{aligned}$$

- How can we make sure we are usually lucky?

Randomized quicksort

- IDEA: 随机选取Pivot
- 运行时间与输入独立
- 没有特殊的某个输入能导致最坏情况
- 无须对输入的分布情况作出假设

RANDOMIZED-PARTITION(A, p, r)

- 1: $i \leftarrow \text{RANDOM}(p, r)$
- 2: EXCHANGE $A[p] \leftrightarrow A[i]$
- 3: **RETURN** PARTITION(A, p, r)

$$T(n) = \begin{cases} T(0) + T(n-1) + \Theta(n), & \text{if } 0 : n-1 \text{ split} \\ T(1) + T(n-2) + \Theta(n), & \text{if } 1 : n-2 \text{ split} \\ \vdots \\ T(n-1) + T(0) + \Theta(n), & \text{if } n-1 : 0 \text{ split} \end{cases}$$

- 引入特征随机变量 $X_k: \mathbb{E}[X_k] = \Pr[X_k = 1] = 1/n$.

$$T(n) = \sum_{k=0}^{n-1} X_k (T(k) + T(n-k-1) + \Theta(n)).$$

Expectation complexity of randomized quicksort

$$\mathbb{E}[T(n)] = \mathbb{E} \left[\sum_{k=0}^{n-1} X_k (T(k) + T(n-k-1) + \Theta(n)) \right].$$

- 根据期望的线性特性,

$$\mathbb{E}[T(n)] = \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[X_k (T(k) + T(n-k-1) + \Theta(n))].$$

- 根据Pivot选取的独立性

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[T(n)] &= \sum_{k=0}^{n-1} (\mathbb{E}[X_k] \mathbb{E}[(T(k) + T(n-k-1) + \Theta(n))]) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} (\mathbb{E}[T(k)] + \mathbb{E}[T(n-k-1)] + \Theta(n)) \\ &= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T(k)] + \Theta(n) \end{aligned}$$

Expectation complexity of randomized quicksort

Lemma 1

$$\sum_{k=2}^{n-1} k \log k \leq \frac{1}{2} n^2 \log n - \frac{1}{8} n^2.$$

- 猜测 $\mathbb{E}[T(n)] = O(n \log n)$, 即 $\mathbb{E}[T(n)] \leq cn \log n$.
- 替换:

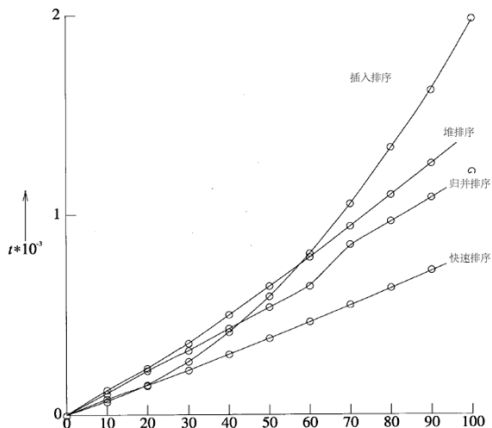
$$\begin{aligned} \mathbb{E}[T(n)] &= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T(k)] + \Theta(n) \\ &= \frac{2}{n} \sum_{k=2}^{n-1} \mathbb{E}[T(k)] + \Theta(n) \\ &\leq \frac{2c}{n} \left(\frac{1}{2} n^2 \log n - \frac{1}{8} n^2 \right) + \Theta(n) \\ &= cn \log n - \left(\frac{cn}{4} - \Theta(n) \right) \\ &\leq cn \log n \end{aligned}$$

- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界**
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

排序算法比较

方法	最坏复杂性	平均复杂性
冒泡排序	n^2	n^2
插入排序	n^2	n^2
选择排序	n^2	n^2
堆排序	$n \log n$	$n \log n$
归并排序	$n \log n$	$n \log n$
快速排序	n^2	$n \log n$

排序算法比较



- 是否存在更好的算法？

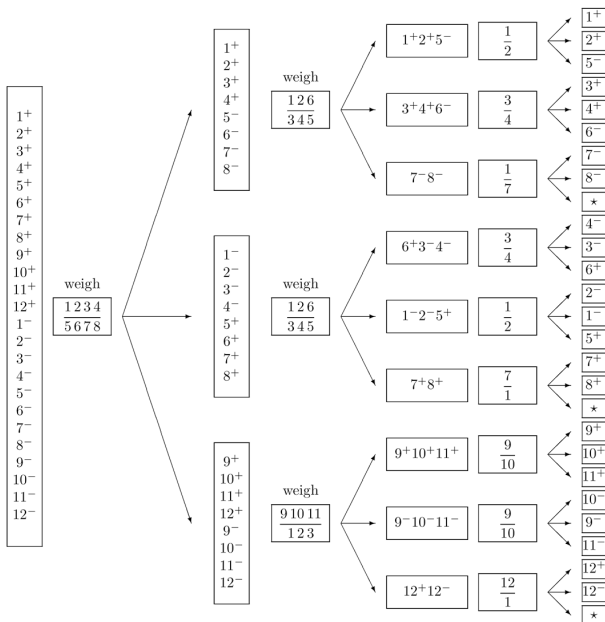
键值比较排序的下界

- n 个输入（假设互不相同），输入可能性有 n 种
- 比较一次最多将状态空间一分为二
- 因此下界为 $\Omega(n \log n)$
- 分治法设计出有效算法的关键在于划分是否均衡

Problem: (称重问题)

12个同样的球，已知其中只有一个球的重量与其它的不同，称3次找出这个球？

称重问题的决策树



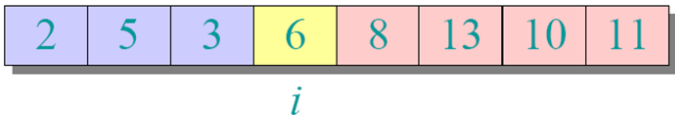
- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择**
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

Problem: (线性时间选择)

实例：长度为 n 的正整数序列 A ，和整数 $k, 1 \leq k \leq n$ 。

问题：输出 A 中第 k 小的元素。

- 直接的算法？
- 复杂度？
- 更好的算法？回顾Partition过程：

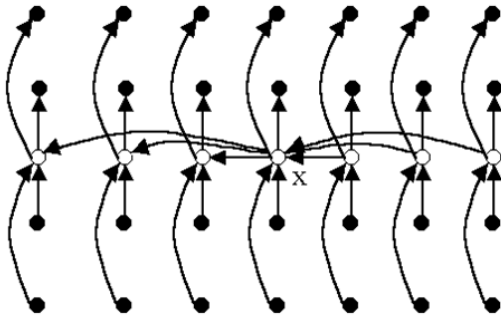


RANDOMIZED-SELECT(A, p, r, k)

```
1: if  $p = r$  then  
2:   RETURN  $A[p]$   
3: end if  
4:  $q \leftarrow \text{RANDOMIZED-PARTITION}(A, p, r)$   
5:  $i \leftarrow q - p + 1$   
6: if  $i = k$  then  
7:   RETURN  $A[i]$   
8: end if  
9: if  $k < i$  then  
10:  RETURN RANDOMIZED-SELECT( $A, p, q - 1, k$ )  
11: else  
12:  RETURN RANDOMIZED-SELECT( $A, q + 1, r, k - i$ )  
13: end if
```

Deterministic selection

- Randomized selecting 给了我们一个提示:
- 若能找到一个Pivot将数组较均匀的划分开来, 就能实现线性时间选择。



- 将 A 划分成 $\lceil \frac{n}{5} \rceil$ 组，每组5个元素；
- 将每组排好序： $O(n)$ ；
- 将每组的第3小元素取出构成数组 B ；
- 找到 B 的中位数 x ： $T(\lceil \frac{n}{5} \rceil)$ ；
- 以 x 为Pivot划分 A ，得到的小数组最多有 $\frac{7n}{10} + 6$ 个元素。

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n \leq 140 \\ T(\lceil \frac{n}{5} \rceil) + T(\frac{7n}{10} + 6) + \Theta(n), & n > 140 \end{cases}$$

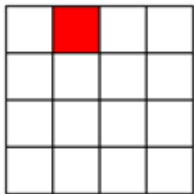
- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习**
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

棋盘覆盖问题

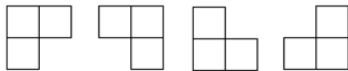
Problem:

实例： 给定 $2^k \times 2^k$ 棋盘，如图a所示。

问题： 有4种类型的骨牌，如图b所示。问是否存在所给棋盘的一个完美覆盖？



(a) 棋盘



(b) 骨牌

图：棋盘覆盖问题

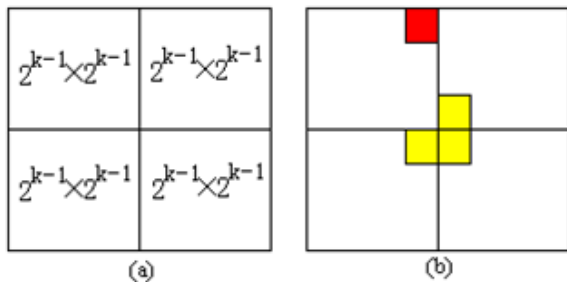
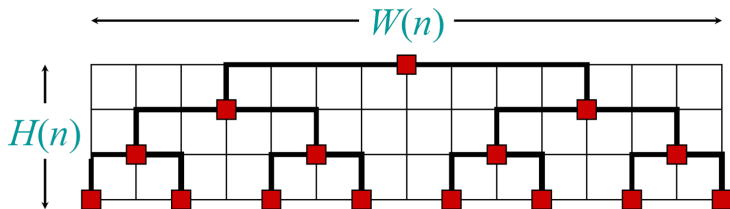


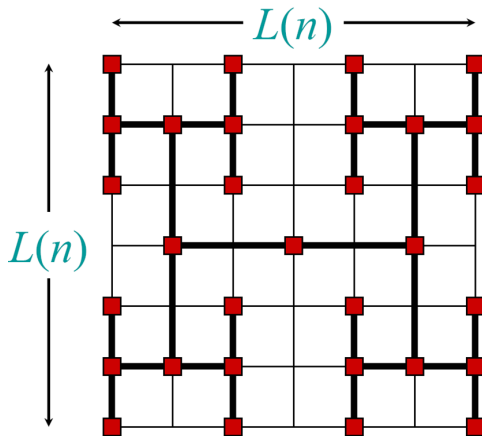
图: 棋盘覆盖的分治算法

- 复杂度分析:

$$T(k) = \begin{cases} \Theta(1), & k = 1 \\ 4T(k-1) + \Theta(1), & k > 1 \end{cases}$$

- 将 n 个叶子的二叉树嵌入到网格上
- 有两种布局方式:正常的树形和H-树
- 哪种布局占用面积小?





- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法**
- 7 最近点对

大整数乘法

- 问题的规模是整数的长度
- 我们熟悉的算法复杂度 $O(n^2)$
- 分治算法：
 - 1 Divide: 将整数 X, Y 从中间划分开

$$X = a2^{n/2} + b, Y = c2^{n/2} + d$$

- 2 Conquer: 递归调用计算 $ac, bd, (a - b)(c - d)$
- 3 Combine:

$$\begin{aligned} X \cdot Y &= (a2^{n/2} + b)(c2^{n/2} + d) \\ &= ac2^n + (ac + bd - (a - b)(c - d))2^{n/2} + bd \end{aligned}$$

- 复杂性分析:

$$T(n) = 3T(n/2) + \Theta(n) = n^{\log 3} = n^{1.59}$$

Strassen's algorithm—Divide

- 我们熟悉的矩阵乘算法 $O(n^3)$
- 分治法:

Divide:

$$\begin{bmatrix} r & s \\ t & u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} e & f \\ g & h \end{bmatrix}$$

$$C = A \cdot B$$

$$r = ae + bg$$

$$s = af + bh$$

$$t = ce + dg$$

$$u = cf + dh$$

- 如下定义14个 $\frac{n}{2} \times \frac{n}{2}$ 的矩阵:

	1	2	3	4	5	6	7
A :	a	a + b	c + d	d	a + d	b - d	a - c
B :	f - h	h	e	g - e	e + h	g + h	e + f

- 递归调用计算:

$$P_1 = A_1B_1 = af - ah, \quad P_2 = A_2B_2 = ah + bh, \quad P_3 = A_3B_3 = ce + de$$

$$P_4 = A_4B_4 = dg - de, \quad P_5 = A_5B_5 = ae + ah + de + dh$$

$$P_6 = A_6B_6 = bg + bh - dg - dh, \quad P_7 = A_7B_7 = ae + af - ce - cf$$

- 计算 r, s, t, u 如下:

$$s = P_1 + P_2, \quad t = P_3 + P_4$$

$$r = P_5 + P_4 - P_2 + P_6$$

$$u = P_5 + P_1 - P_3 - P_7$$

- 复杂度分析:

$$T(n) = 7T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n^2) = \Theta(n^{\log 7}) = \Theta(n^{2.81})$$

- 目前复杂度最低的算法 $\Theta(n^{2.376})$

- 1 分治法基础
- 2 快速排序
- 3 键值比较问题的下界
- 4 线性时间选择
- 5 两个小练习
- 6 大整数乘法与Strassen's算法
- 7 最近点对

Problem: (最近点对)

实例：给定平面上的 n 个点及其坐标。

问题：寻找其中距离最接近的一对点。

- 这里距离的定义为：

$$p_1 = (x_1, y_1), \quad p_2 = (x_2, y_2)$$

$$d(p_1, p_2) = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

