



## 第三章

# 分治算法

高宏  
海量数据计算研究中心



## 参考材料

**《Introduction to Algorithm》**

**Chapter 6, 7, 8, 9**

**《Introduction to the Design and  
Analysis of Algorithm》**

**Chapter 4**



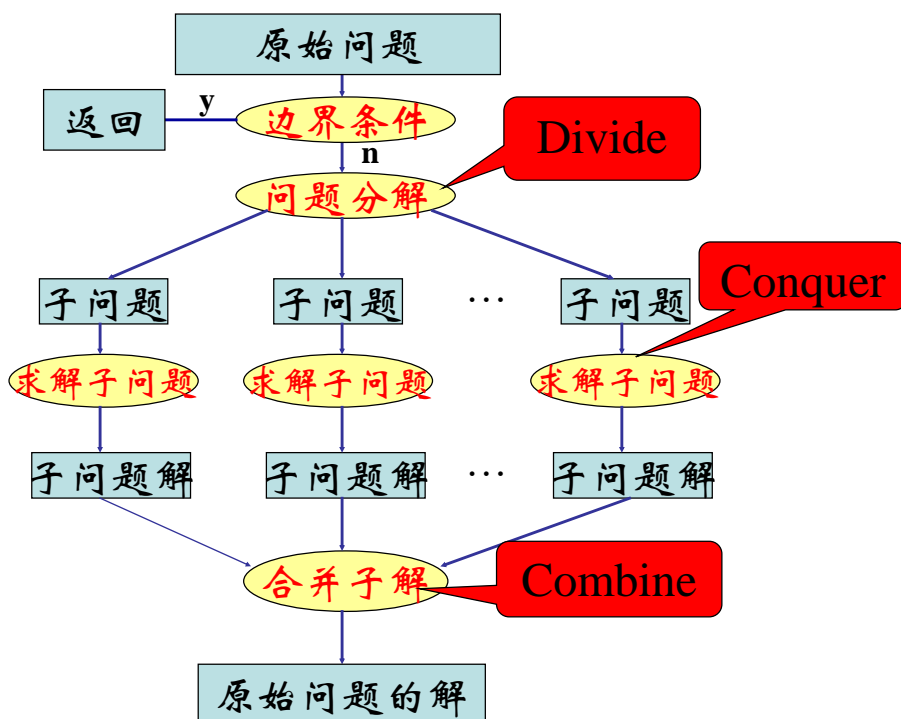
- 3.1 分治算法的原理
- 3.2 整数乘法
- 3.3 基于分治思想的排序算法
- 3.4 Medians and Order Statistics
- 3.5 最邻近点对
- 3.6 凸包问题

## 3.1 Divide-and-Conquer原理

- Divide-and-Conquer算法的设计
- Divide-and-Conquer算法的分析

# Divide-and-Conquer 算法的设计

- 设计过程分为三个阶段
  - Divide: 整个问题划分为多个子问题
    - 注意: 分解的这组子问题 $p_1, p_2, \dots, p_m$ 未必一定是相同的子问题, 即 $p_i$ 和 $p_j$ 可以是分别完成不同任务的子问题
  - Conquer: 求解各子问题(递归调用正设计的算法)
  - Combine: 合并子问题的解, 形成原始问题的解



## Divide-and-Conquer 算法的分析

- 分析过程
  - 建立递归方程
  - 求解
- 递归方程的建立方法
  - 设输入大小为 $n$ ,  $T(n)$ 为时间复杂性
  - 当 $n < c$ ,  $T(n) = \theta(1)$

- Divide阶段的时间复杂性
  - 划分问题为 $a$ 个子问题。
  - 每个子问题大小为 $n/b$ 。
  - 划分时间可直接得到 $=D(n)$
- Conquer阶段的时间复杂性
  - 递归调用
  - Conquer时间 $= aT(n/b)$
- Combine阶段的时间复杂性
  - 时间可以直接得到 $=C(n)$

最后得到递归方程：

- $T(n) = \theta(1)$  if  $n \leq c$
- $T(n) = aT(n/b) + D(n) + C(n)$  if  $n > c$

## 举例：最大最小值问题

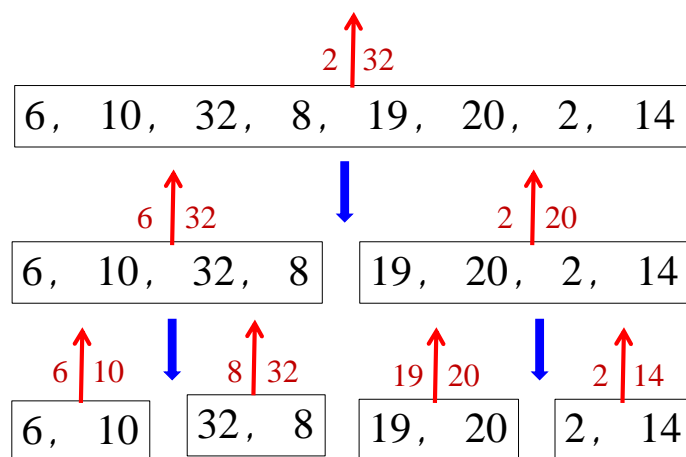
输入：数组  $A[1, \dots, n]$

输出：A 中的 max 和 min

通常，直接扫描需要  $2n-2$  次比较操作

我们给出一个仅需  $\lceil 3n/2 - 2 \rceil$  次比较操作的算法

## 基本思想



算法MaxMin(A)

输入: 数组 $A[i, \dots, j]$

输出: 数组 $A[i, \dots, j]$ 中的max和min

1. If  $j-i+1 = 1$  Then 输出 $A[i], A[i]$ , 算法结束
2. If  $j-i+1 = 2$  Then If  $A[i] < A[j]$  Then 输出 $A[i], A[j]$ ;
3.                   else 输出 $A[j], A[i]$ ;
- 算法结束

4.  $k \leftarrow (j-i+1)/2$

5.  $m_1, M_1 \leftarrow \text{MaxMin}(A[i:k]);$

$T(1)=0$

6.  $m_2, M_2 \leftarrow \text{MaxMin}(A[k+1:j]);$

$T(2)=1$

7.  $m \leftarrow \min(m_1, m_2);$

$T(n)=2T(n/2)+2$

8.  $M \leftarrow \max(M_1, M_2);$

9. 输出 $m, M$

$T(1)=0$

$T(2)=1$

$T(n)=2T(n/2)+2$

$= 2(2T(n/2^2)+2)+2 = 2^2T(n/2^2)+2^2+2$

$= \dots$

$= 2^{k-1}T(2)+2^{k-1}+2^{k-2}+\dots+2^2+2$

$= 2^{k-1}+2^{k-2}$

$n=2^k$

$= n/2 + n - 2$

$= 3n/2 - 2$

与Naïve算法相比，虽然同阶，但系数有所改进



$$\begin{aligned} T(n) &= \theta(1) && \text{if } n \leq c \\ T(n) &= aT(n/b) + D(n) + C(n) && \text{if } n > c \end{aligned}$$

## 3.2 整数乘法

优化划分阶段, 降低  $T(n) = aT(n/b) + f(n)$  中的  $a$



### 问题定义

输入:  $n$  位二进制整数  $X$  和  $Y$

输出:  $X$  和  $Y$  的乘积

通常, 计算  $X * Y$  时间复杂度为  $O(n^2)$ ,  
我们给出一个复杂度为  $O(n^{1.59})$  的算法。

$$\begin{aligned}
 X &= \begin{matrix} \text{n/2位} & \text{n/2位} \\ \boxed{A} & \boxed{B} \end{matrix} & Y &= \begin{matrix} \text{n/2位} & \text{n/2位} \\ \boxed{C} & \boxed{D} \end{matrix} \\
 XY &= (A2^{n/2} + B)(C2^{n/2} + D) \\
 &= AC2^n + AD2^{n/2} + BC2^{n/2} + BD \\
 &= AC2^n + ((A-B)(D-C) + AC + BD)2^{n/2} + BD
 \end{aligned}$$

时间复杂度

$$T(n) = \theta(1)$$

$$T(n) = 3T(n/2) + O(n) \quad \text{if } n > 1$$

如此计算需要

$$T(n) = 4T(n/2) + O(n) = O(n^2)$$

使用Master定理

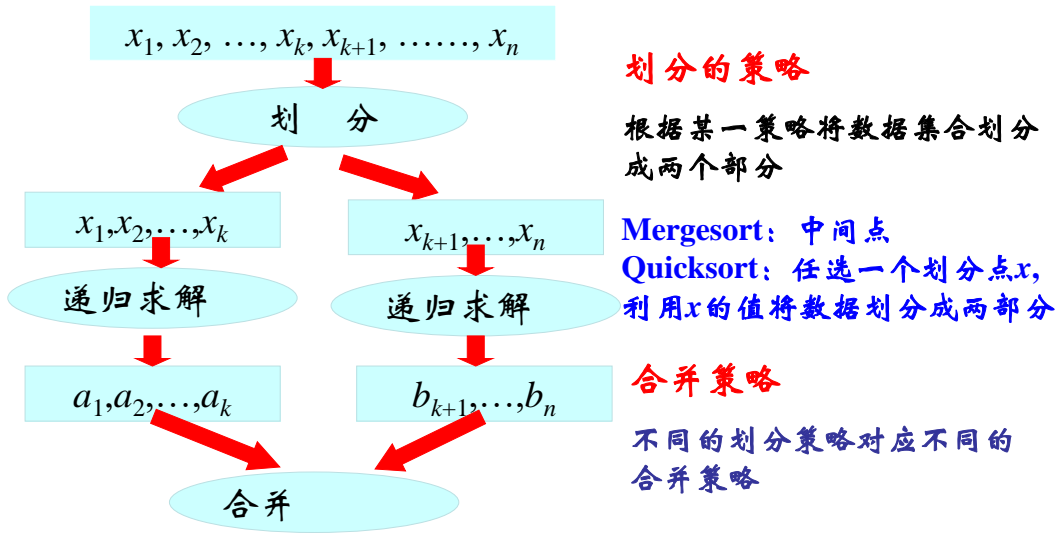
$$T(n) = O(n^{\log_3 3}) = O(n^{1.59})$$

## 3.3 基于分治的排序算法

- Quicksort Algorithm
- 排序问题的下界



## 基于分治思想的排序算法



### 3.3.1 Quicksort

- Idea of *Quicksort*
- *Quicksort* Algorithm
- Correctness Proof
- Performance Analysis
- Randomized *Quicksort* Algorithms

- Divide-and-Conquer

- Divide:

- Partition  $A[p..r]$  into  $A[p..q]$  and  $A[q+1..r]$ .

$p$		$q-1$	$q$	$q+1$		$r$
-----	--	-------	-----	-------	--	-----

- $\forall x \in A[p..q], x \leq A[q], \forall y \in A[q+1..r], y > A[q]$ .
- $q$  is generated by partition algorithm.

- Conquer:

- Sort  $A[p..q-1]$  and  $A[q+1..r]$  using quicksort recursively

- Combine:

- Since  $A[p..q-1]$  and  $A[q+1..r]$  have been sorted, nothing to do

- 划分  $A[p..r]$

- 选择元素  $x$  作为划分点,  $x = A[r]$

- $x$  逐一与其它元素作比较

算法执行过程中,  
A 被分成4个区域

$i$	2	8	7	1	$j$	4
$i$	2	8	7	1	$j$	4
$i$	2	8	7	1	$j$	4
$i$	2	8	7	1	$j$	4
$i$	2	1	7	8	$j$	4
$i$	2	1	4	8	$j$	7

Partition( $A, p, r$ )

$x \leftarrow A[r];$

$i \leftarrow p - 1;$

for  $j \leftarrow p$  to  $r - 1$

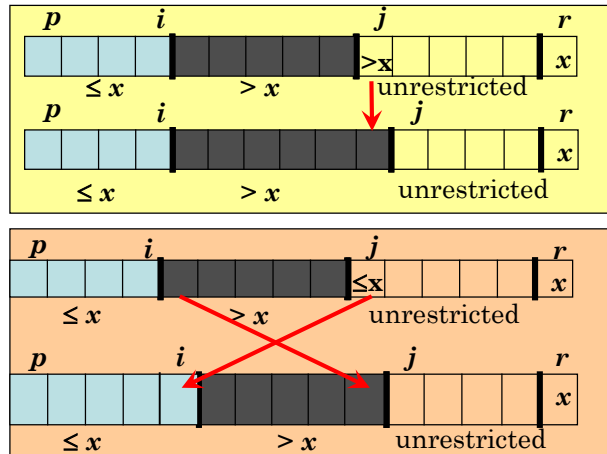
do if  $A[j] \leq x$

$i \leftarrow i + 1;$

exchange  $A[i] \leftrightarrow A[j];$

exchange  $A[i + 1] \leftrightarrow A[r];$

return  $i + 1;$



Running time:  $\Theta(n)$

## Quicksort Algorithm

Quicksort( $A, p, r$ )

**If**  $p < r$

**Then**  $q = \text{Partition}(A, p, r);$

Quicksort ( $A, p, q - 1$ );

Quicksort ( $A, q + 1, r$ );

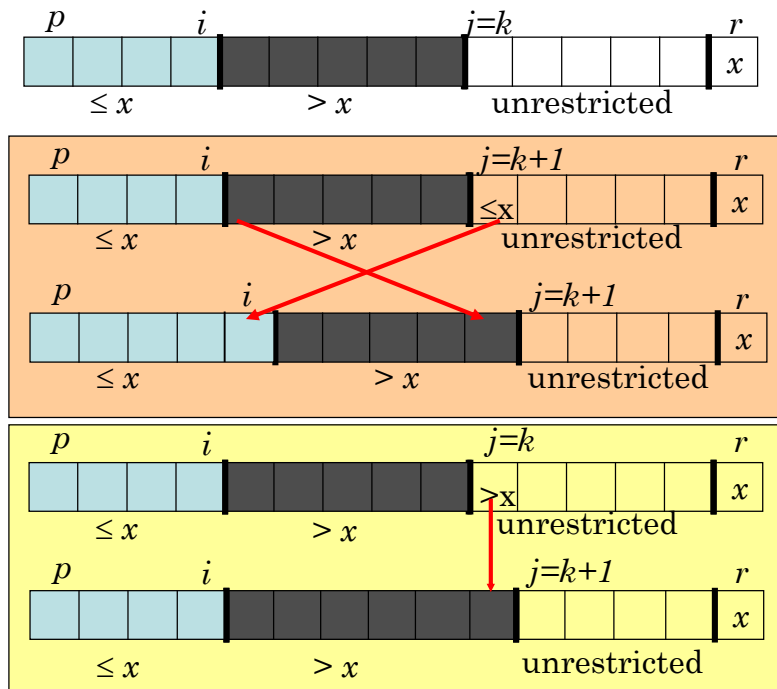


## — 保持阶段

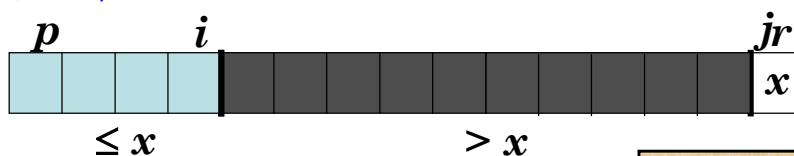
设  $j=k$  时循环  
不变量成立.

往证  $j=k+1$  时  
不变量成立.

```
Partition(A, p, r)
x ← A[r];
i ← p-1;
for j ← p to r-1
  do if A[j] ≤ x
    i ← i+1;
    exchange A[i] ↔ A[j];
exchange A[i+1] ↔ A[r];
return i+1;
```



## — 终止阶段



算法结束时,  $j=r$ , 产生三个集合:

1. 所有小于等于  $x$  的元素构成的集合.
2. 所有大于  $x$  的元素构成的集合.
3. 由元素  $x$  构成的集合.

算法结束时

最后一个步骤将  $A[r]$  与  $A[i+1]$  互换.

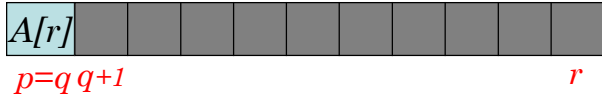
```
Partition(A, p, r)
x ← A[r];
i ← p-1;
for j ← p to r-1
  do if A[j] ≤ x
    i ← i+1;
    exchange A[i] ↔ A[j];
exchange A[i+1] ↔ A[r];
return i+1;
```



## Performance Analysis

- Time complexity of PARTITION:  $\theta(n)$
- Best case time complexity of *Quicksort*
  - Array is partitioned into 2 equal sets
  - $T(n) = 2T(n/2) + \theta(n)$
  - $T(n) = \theta(n \log n)$

## Performance Analysis

- Worst case time complexity of Quicksort
    - Worst Case
      - $|A[p..q-1]| = 0, |A[q+1..r]| = n-1$
- 
- The worst case happens in call to Partition Algorithm
  - Worst case time complexity
    - $T(n) = T(0) + T(n-1) + \theta(n) = T(n-1) + \theta(n) = \theta(n^2)$

What is the average time complexity?

$$T(n) = O(n \log n)$$

Why?

- 假如第一次划分后产生两个子序列，第一个子序列包含  $s$  个元素，第二个子序列包含  $n-s$  个元素
- 一共有  $n$  种可能的划分，即  $1 \leq s \leq n$ ，每种可能划分产生的概率为  $1/n$

- 平均复杂性  $T(n) = \frac{1}{n} \sum_{s=1}^n (T(s) + T(n-s)) + cn$

$$\frac{1}{n} \sum_{s=1}^n (T(s) + T(n-s)) = \frac{1}{n} (T(1) + T(n-1) + T(2) + T(n-2) + \dots + T(n) + T(0))$$

由于  $T(0)=0$ ，有：
$$T(n) = \frac{1}{n} (2T(1) + 2T(2) + \dots + 2T(n-1) + T(n)) + cn$$

$$nT(n) = 2T(1) + 2T(2) + \dots + 2T(n-1) + T(n) + cn^2$$

$$(n-1)T(n) = 2T(1) + 2T(2) + \dots + 2T(n-1) + cn^2$$

$$(n-1)T(n) = 2T(1) + 2T(2) + \dots + 2T(n-1) + cn^2$$

用 $n=n-1$ 代入上式，有：

$$(n-2)T(n-1) = 2T(1) + 2T(2) + \dots + 2T(n-2) + c(n-1)^2$$

两式相减：  $(n-1)T(n) - (n-2)T(n-1) = 2T(n-1) + c(2n-1)$

$$(n-1)T(n) - nT(n-1) = c(2n-1)$$

$$(n-1)T(n) = nT(n-1) + c(2n-1)$$

$$\frac{T(n)}{n} = \frac{T(n-1)}{n-1} + c\left(\frac{n+n-1}{n(n-1)}\right) = \frac{T(n-1)}{n-1} + c\left(\frac{1}{n} + \frac{1}{n-1}\right)$$

递归地：  $\frac{T(n-1)}{n-1} = \frac{T(n-2)}{n-2} + c\left(\frac{1}{n-1} + \frac{1}{n-2}\right)$

...

$$\frac{T(2)}{2} = \frac{T(1)}{1} + c\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{1}\right)$$

我们得到：  $\frac{T(n)}{n} = \frac{T(n-1)}{n-1} + c\left(\frac{1}{n} + \frac{1}{n-1}\right)$

$$\frac{T(n-1)}{n-1} = \frac{T(n-2)}{n-2} + c\left(\frac{1}{n-1} + \frac{1}{n-2}\right)$$

...

$$\frac{T(2)}{2} = \frac{T(1)}{1} + c\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{1}\right)$$

$$\frac{T(n)}{n} = c\left(\frac{1}{n} + \frac{1}{n-1}\right) + c\left(\frac{1}{n-1} + \frac{1}{n-2}\right) + \dots + c\left(\frac{1}{2} + \frac{1}{1}\right)$$

$$\frac{T(n)}{n} = c\left(\frac{1}{n} + \frac{1}{n-1} + \dots + \frac{1}{2}\right) + c\left(\frac{1}{n-1} + \frac{1}{n-2} + \dots + \frac{1}{1}\right)$$

$$\frac{T(n)}{n} = c(H_n - 1) + cH_{n-1} = c(H_n + H_{n-1} - 1) = c\left(2H_n - \frac{1}{n} - 1\right) = c\left(2H_n - \frac{n+1}{n}\right)$$

$$T(n) = 2cnH_n - c(n+1) = 2cn \ln n - c(n+1) = O(n \log n)$$

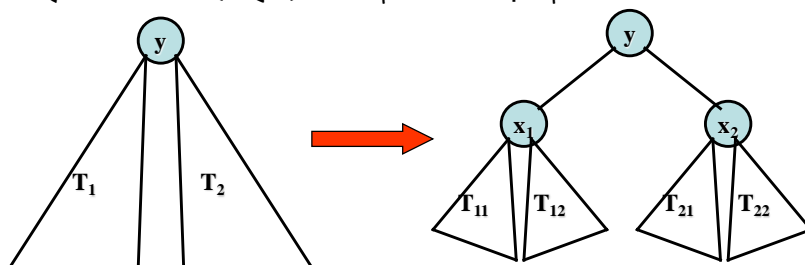


## Randomized Quicksort Algorithms

- **Randomized-Partition( $A, p, r$ )**
  1.  $i := \text{Random}(p, r)$
  2.  $A[r] \leftrightarrow A[i]$ ;
  3. Return Partition( $A, p, r$ )
- **Randomized-Quicksort( $A, p, r$ )**
  1. **If**  $p < r$
  2. **Then**  $q := \text{Randomized-Partition}(A, p, r)$ ;
  3.     Randomized-Quicksort( $A, p, q-1$ );
  4.     Randomized-Quicksort( $A, q+1, r$ ).

## 随机快速排序复杂性分析

- 我们可以用树表示算法的计算过程



- 我们可以观察到如下事实：
  - 一个子树的根必须与其子树的所有节点比较
  - 不同子树中的节点不可能比较
  - 任意两个节点至多比较一次

## • 基本概念

- 
- $x_{(i)}$
- 表示
- $A$
- 中 Rank 为
- $i$
- 的元素 (第
- $i$
- 小元素)

例如,  $x_{(1)}$  和  $x_{(n)}$  分别是最小和最大元素

- 随机变量
- $X_{ij}$
- 定义如下:

 $X_{ij}=1$  如果  $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  在运行中被比较, 否则为 0 $X_{ij}$  是  $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  的比较次数

- 算法的比较次数为
- $\sum_{i=1}^n \sum_{j>i} X_{ij}$

- 算法的复杂性为
- $T(n) = E[\sum_{i=1}^n \sum_{j>i} X_{ij}] = \sum_{i=1}^n \sum_{j>i} E[X_{ij}]$

$$T(n) = E[\sum_{i=1}^n \sum_{j>i} X_{ij}] = \sum_{i=1}^n \sum_{j>i} E[X_{ij}]$$

- 计算
- $E[X_{ij}]$

- 设
- $p_{ij}$
- 为
- $x_{(i)}$
- 和
- $x_{(j)}$
- 在运行中被比较的概率, 则

$$E[X_{ij}] = p_{ij} \times 1 + (1 - p_{ij}) \times 0 = p_{ij}$$

关键问题成为求解  $p_{ij}$



## 随机快速排序复杂性分析

### • 求解 $p_{ij}$

- $Z_{ij} = \{x_{(i)}, x_{(i+1)}, \dots, x_{(j)}\}$  是  $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  之间元素集合,  $Z_{ij}$  在同一棵子树时,  $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  才可能比较.
- $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  在执行中被比较, 需满足下列条件:
  - $Z_{ij}$  在同一棵子树, 且
  - 当  $x_{(i)}$  或  $x_{(j)}$  被选为划分点
- 设  $Z_{ij}$  在同一棵子树  $T$  中的概率为  $p$
- 一棵子树所有点等可能地被选为划分点, 所以  $x_{(i)}$  或  $x_{(j)}$  被选为划分点的概率  $= 2/|T| = 2/(j-i+1)$ .
- $x_{(i)}$  和  $x_{(j)}$  被进行比较的概率:

$$p_{ij} = p \times (2/(j-i+1)) \leq 2/(j-i+1)$$



## 随机快速排序复杂性分析

### • 现在我们有

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \sum_{j>i} E[X_{ij}] &= \sum_{i=1}^n \sum_{j>i} p_{ij} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j>i} \frac{2}{j-i+1} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{n-i} \frac{2}{k+1} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{n-i} \frac{2}{k} \\ &\leq 2 \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = 2nH_n = O(n \log n) \end{aligned}$$

定理. 随机排序算法的期望时间复杂性为  $O(n \log n)$

## 3.3.2 排序问题的下界

### 问题的下界

- 问题的下界(lower bound of a problem)
  - 是用于解决该问题的任意算法所需要的最小时间复杂度
  - 问题难度的一种度量
    - 如果问题可由一个具有较低时间复杂性的算法解决，则该问题是简单的；否则是困难的
  - 通常指：最坏情况下界
- 问题的下界是**不唯一**的
  - 例如.  $\Omega(1)$ ,  $\Omega(n)$ ,  $\Omega(n\log n)$  都是排序的下界
  - 只有  $\Omega(n\log n)$  是有意义的
  - 下界应尽可能地高，达到上限
  - 下界的分析都是经过严格理论分析和证明，而非纯粹猜测

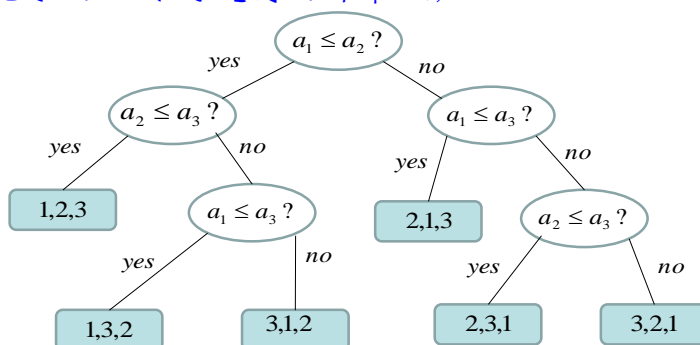
## 问题的下界的意义

- 如果一个问题的最高下界是  $\Omega(n \log n)$  而当前最好算法的时间复杂度是  $O(n^2)$ .
  - 我们可以寻找一个更高的下界.
  - 我们可以设计更好的算法.
  - 下界和算法都是可以改进的.
- 如果一个问题的下界是  $\Omega(n \log n)$  且算法的时间复杂度是  $\Omega(n \log n)$ , 那么这个算法是**最优的**

## 排序的下界

- 通常，基本操作是比较和交换的排序算法可以用一个二叉决策树描述
  - 通过忽略比较以外的细节来抽象表示比较排序算法
  - 每个内节点表示一个比较操作  $a_i \leq a_j$ ;
  - 所有被排序元素的全排列是树的叶节点;

对于特定输入数据集的排序过程，对应于从树的根结点到叶子节点的一条路径



- $n$ 个元素有 $n!$ 种不同排列
- 其排序过程对应于一个高度为 $h$ ，具有 $n!$ 个叶子节点的二叉决策树。
- 由于高度为 $h$ 的二叉树至多有 $2^h$ 个叶子节点
- 则有 $2^h \geq n!$

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

即：  $h \geq \lg(n!) = \Omega(n \lg n)$

排序的下界是： $\Omega(n \lg n)$

## 3.4 Medians and Order Statistics

- Decrease and Conquer原理
- Selection Problem

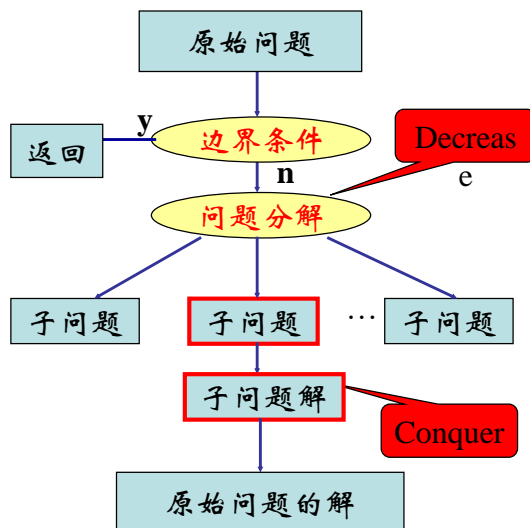
## Decrease and Conquer 原理

- 原始问题划分为若干子问题，将原始计算问题转化为其中某一个子问题的计算问题

例如：折半查找

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + 1$$

- 非常有效的一种方法，通常用于解决优化问题



## Decrease and Conquer 原理

- 与 Divide-and-Conquer 的不同
  - 分治方法：递归求解每一个子问题，然后通过合并各个子问题的解最后得到原始问题的解
  - 减治方法：仅通过求解某一个子问题的解得到原始问题的解

## Medians and Order Statistics

- The  $i^{th}$  order statistic problem
  - Input: set  $S$  of  $n$  (distinct) elements, and a number  $i$ .
  - Output: element  $x$  in  $S$  that is greater than exactly  $i-1$  elements in  $S$ .
  - Special order statistics
    - The  $1^{st}$  order statistic is the *minimum* in  $S$
    - The  $n^{th}$  order statistic is the *maximum* in  $S$
    - The *median* in  $S$  is at
      - $(n+1)/2$  when  $n$  is odd
      - $n/2$  and  $n/2+1$  when  $n$  is even

## Selection Problem

- Problem
  - Input: set  $A$  of  $n$  (distinct) elements, and a number  $k$ .
  - Output: element  $x$  in  $A$  that is greater than exactly  $k-1$  elements in  $A$ , i.e the  $k^{th}$  smallest element.

The straightforward algorithm:

step 1: Sort the  $n$  elements

step 2: Locate the  $k^{th}$  element in the sorted list.

Time complexity:  $O(n \log n)$



## Algorithm of Selection Problem

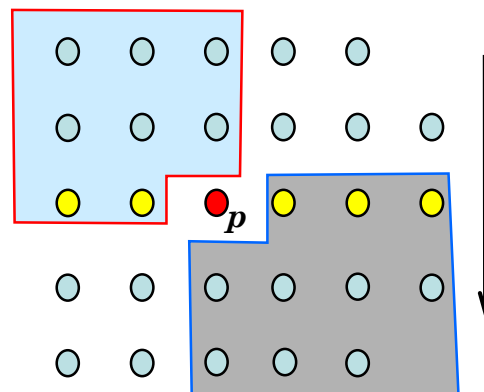
- **Main Idea**

- $S = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$
- Let  $p \in S$ , use  $p$  to partition  $S$  into 3 subsets  $S_1, S_2, S_3$ :
  - $S_1 = \{a_i \mid a_i < p, 1 \leq i \leq n\}$
  - $S_2 = \{a_i \mid a_i = p, 1 \leq i \leq n\}$
  - $S_3 = \{a_i \mid a_i > p, 1 \leq i \leq n\}$
- 3 cases:
  - If  $|S_1| > k$ , then the  $k^{\text{th}}$  smallest element of  $S$  is in  $S_1$ , prune away  $S_2$  and  $S_3$ .
  - if  $|S_1| + |S_2| > k$ , then  $p$  is the  $k^{\text{th}}$  smallest element of  $S$ .
  - Else, the  $k^{\text{th}}$  smallest element of  $S$  is the  $(k - |S_1| - |S_2|)$ -th smallest element in  $S_3$ , prune away  $S_1$  and  $S_2$ .

## Algorithm of Selection Problem

- **How to select  $p$ ?**

- The  $n$  elements are divided into  $\lceil \frac{n}{5} \rceil$  subsets  
(Each subset has 5 elements.)
- Sort each subset
- Find the element  $p$  which is the median of the medians of the  $\lceil n/5 \rceil$  subsets



## Algorithm of Selection Problem

### 算法步骤:

**Step 1:** Divide  $S$  into  $\lceil n/5 \rceil$  subsets. Each subset contains five elements. Add some dummy  $\infty$  elements to the last subset if  $n$  is not a net multiple of  $S$ .

**Step 2:** Sort each subset of elements.

**Step 3:** Find the element  $p$  which is the median of the medians of the  $\lceil n/5 \rceil$  subsets.

**Step 4:** Partition  $S$  into  $S_1$ ,  $S_2$  and  $S_3$ , which contain the elements less than, equal to, and greater than  $p$ , respectively.

**Step 5:** If  $|S_1| \geq k$ , then discard  $S_2$  and  $S_3$  and solve the problem that selects the  $k^{th}$  smallest element from  $S_1$  during the next iteration;

else if  $|S_1| + |S_2| \geq k$  then  $p$  is the  $k^{th}$  smallest element of  $S$ ;

otherwise, let  $k' = k - |S_1| - |S_2|$ , solve the problem that selects the  $k'^{th}$  smallest element from  $S_3$  during the next iteration.

## Performance Analysis

### 算法步骤:

$O(n)$

**Step 1:** Divide  $S$  into  $\lceil n/5 \rceil$  subsets. Each subset contains five elements. Add some dummy  $\infty$  elements to the last subset if  $n$  is not a net multiple of  $S$ .

**Step 2:** Sort each subset of elements.  $O(n)$

**Step 3:** Find the element  $p$  which is the median of the medians of the  $\lceil n/5 \rceil$  subsets.  $T(n/5)$

**Step 4:** Partition  $S$  into  $S_1$ ,  $S_2$  and  $S_3$ , which contain the elements less than, equal to, and greater than  $p$ , respectively.  $O(n)$

**Step 5:** If  $|S_1| \geq k$ , then discard  $S_2$  and  $S_3$  and solve the problem that selects the  $k^{th}$  smallest element from  $S_1$  during the next iteration;

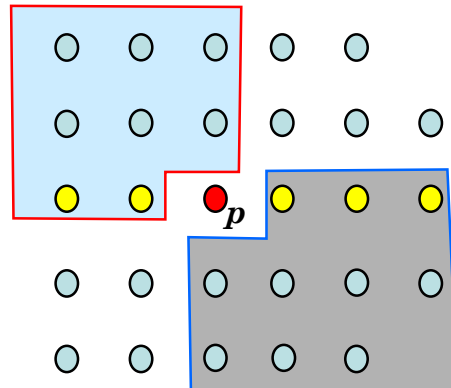
else if  $|S_1| + |S_2| \geq k$  then  $p$  is the  $k^{th}$  smallest element of  $S$ ; ?

otherwise, let  $k' = k - |S_1| - |S_2|$ , solve the problem that selects the  $k'^{th}$  smallest element from  $S_3$  during the next iteration.

## Performance Analysis

Each 5-element subset is sorted in non-decreasing sequence.

At least  $1/4$  of  $S$  known to be less than or equal to  $p$



At least  $1/4$  of  $S$  known to be greater than or equal to  $p$ .

## Performance Analysis

算法步骤:

$O(n)$

**Step 1:** Divide  $S$  into  $\lceil n/5 \rceil$  subsets. Each subset contains five elements. Add some dummy  $\infty$  elements to the last subset if  $n$  is not a net multiple of  $S$ .

**Step 2:** Sort each subset of elements.  $O(n)$

**Step 3:** Find the element  $p$  which is the median of the medians of the  $\lceil n/5 \rceil$  subsets.  $T(n/5)$

**Step 4:** Partition  $S$  into  $S_1$ ,  $S_2$  and  $S_3$ , which contain the elements less than, equal to, and greater than  $p$ , respectively.  $O(n)$

**Step 5:** If  $|S_1| \geq k$ , then discard  $S_2$  and  $S_3$  and solve the problem that selects the  $k^{th}$  smallest element from  $S_1$  during the next iteration;

else if  $|S_1| + |S_2| \geq k$  then  $p$  is the  $k^{th}$  smallest element of  $S$ ;  $T(3n/4)$

otherwise, let  $k' = k - |S_1| - |S_2|$ , solve the problem that selects the  $k'^{th}$  smallest element from  $S_3$  during the next iteration.

## • 算法复杂性分析

$$T(n)=T(3n/4)+T(n/5) + O(n)$$

$$\text{Let } T(n) = a_0 + a_1n + a_2n^2 + \dots, a_1 \neq 0$$

$$T(3n/4) = a_0 + (3/4)a_1n + (9/16)a_2n^2 + \dots$$

$$T(n/5) = a_0 + (1/5)a_1n + (1/25)a_2n^2 + \dots$$

$$T(3n/4 + n/5) = T(19n/20) = a_0 + (19/20)a_1n + (361/400)a_2n^2 + \dots$$

$$T(3n/4) + T(n/5) \leq a_0 + T(19n/20)$$

$$\Rightarrow T(n) \leq cn + T(19n/20)$$

$$\Rightarrow T(n) \leq cn + T(19n/20)$$

$$\leq cn + (19/20)cn + T((19/20)^2n)$$

$$\vdots$$

$$\leq cn + (19/20)cn + (19/20)^2cn + \dots + (19/20)^p cn + T((19/20)^{p+1}n),$$

$$(19/20)^{p+1}n \leq 1 \leq (19/20)^p n$$

$$= \frac{1 - \left(\frac{19}{20}\right)^{p+1}}{1 - \frac{19}{20}} cn + b$$

$$\leq 20 cn + b$$

$$= O(n)$$

## • Time complexity analysis

- The number of elements that greater than the partition element  $x$  is at least

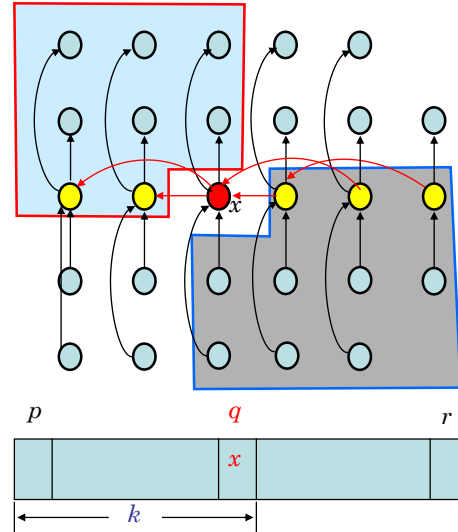
$$3 \left( \left\lceil \frac{1}{2} \left\lceil \frac{n}{5} \right\rceil \right\rceil - 2 \right) \geq \frac{3n}{10} - 6$$

- Thus, in the worst case, the number of elements that greater than the  $x$  is at most

$$n - ((3n/10) - 6) = 7n/10 + 6.$$

- Similarly, the number of elements that less than the  $x$  is also at most

$$7n/10 + 6$$



1. Divide  $n$  elements in  $A$  into  $\lceil n/5 \rceil$  groups of 5 elements each, at most one group has  $(n \bmod 5)$  elements.  $O(n)$

2. Find median of each group by sorting first.  $O(n)$

3. Use Select recursively to find the median  $x$  of the  $\lceil n/5 \rceil$  medians. In case of having two medians, take the lower.  $T(\lceil n/5 \rceil)$

4. Exchange  $x$  with the last element in  $A$  and apply Partition subroutine. Let  $k$  be the number of elements on the low side of the partition including  $x$ .  $O(n)$

5. If  $i = k$ , return  $x$ . Otherwise, use Select recursively to find the  $i^{\text{th}}$  smallest element on the low side if  $i \leq k$ , or the  $(i - k)^{\text{th}}$  smallest element on the high side if  $i > k$ .  $T(7n/10 + 6)$

$$T(n) \leq \begin{cases} \theta(1) & \text{if } n \leq 140 \\ T(\lceil n/5 \rceil) + T(7n/10 + 6) + O(n) & \text{if } n > 140 \end{cases}$$

- Now we have

$$T(n) \leq \begin{cases} \theta(1) & \text{if } n \leq 140 \\ T(\lceil n/5 \rceil) + T(7n/10 + 6) + O(n) & \text{if } n > 140 \end{cases}$$

- Using inductive method, we can prove  $T(n) \leq cn$  for some  $c$  and  $n > 140$  (Homework).
- Thus, the worst case time complexity is  $T(n) = O(n)$ .

$$\begin{aligned} T(n) &= \theta(1) & \text{if } n \leq c \\ T(n) &= aT(n/b) + D(n) + C(n) & \text{if } n > c \end{aligned}$$

## 3.5 Finding the closest pair of points

优化combine阶段, 降低 $T(n) = aT(n/b) + f(n)$ 中的 $f(n)$

输入：Euclidean空间上的n个点的集合 $Q$

输出：  $A, B \in Q$ ,

$$Dis(A, B) = \text{Min}\{Dis(P_i, P_j) \mid P_i, P_j \in Q\}$$

$Dis(P_i, P_j)$  是Euclidean距离:

如果  $P_i = (x_i, y_i), P_j = (x_j, y_j)$ , 则

$$Dis(P_i, P_j) = \sqrt{(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2}$$

- 利用排序的算法

- 算法

- 把 $Q$ 中的点排序



- 通过有序集合的线性扫描找出最近点对

- 时间复杂性

- $T(n) = O(n \log n)$

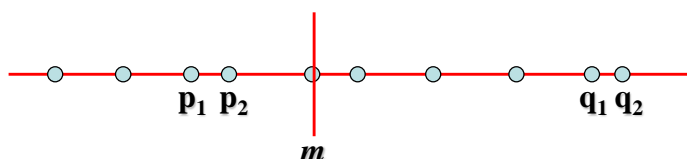
- Divide-and-conquer 算法

边界条件:

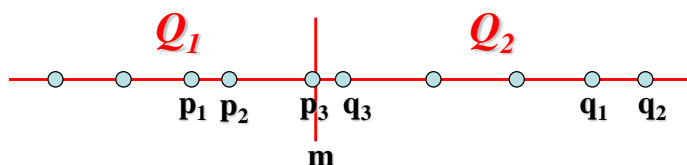
1. 如果  $Q$  中仅包含 2 个点, 则返回这个点对;

Divide:

2. 求  $Q$  中点的中位数  $m$ ;



3. 用  $Q$  中点坐标中位数  $m$  把  $Q$  划分为两个大小相等的子集合  $Q_1 = \{x \in Q \mid x \leq m\}$ ,  $Q_2 = \{x \in Q \mid x > m\}$

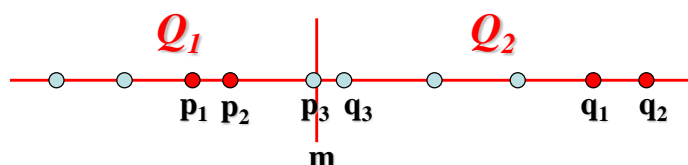


Conquer:

4. 递归地在  $Q_1$  和  $Q_2$  中找出最接近点对  
 $(p_1, p_2)$  和  $(q_1, q_2)$



Merge:



5. 在  $(p_1, p_2)$ 、 $(q_1, q_2)$  和某个  $(p_3, q_3)$  之间选择最接近点对  $(x, y)$ ，其中  $p_3$  是  $Q_1$  中最大点， $q_3$  是  $Q_2$  中最小点。

$(x, y)$  是  $Q$  中最接近点对

- 时间复杂性

- Divide 阶段需要  $O(n)$  时间
- Conquer 阶段需要  $2T(n/2)$  时间
- Merge 阶段需要  $O(n)$  时间
- 递归方程

$$T(n) = O(1) \quad n = 2$$

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n) \quad n \geq 3$$

- 用 Master 定理求解  $T(n)$

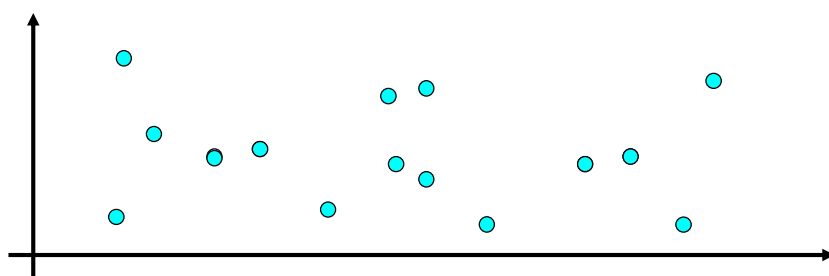
$$T(n) = O(n \log n)$$

### • Divide-and-conquer 算法

**Assume:**  $Q$  中点已经分别按  $x$  坐标和  $y$  坐标排序后存储在  $X$  和  $Y$  中.

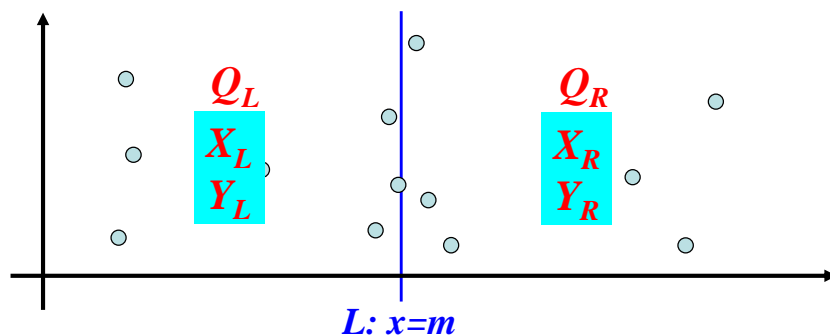
**边界条件:**

1. 如果  $Q$  中仅包含 3 个点, 则返回最近点对, 结束;



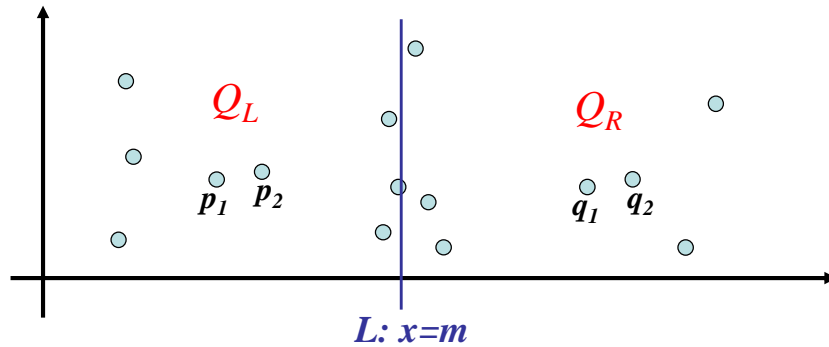
**Divide:**

2. 计算  $Q$  中各点  $x$ -坐标的中位数  $m$ ;
3. 用垂线  $L: x=m$  把  $Q$  划分成两个大小相等的子集合  $Q_L$  和  $Q_R$ ,  $Q_L$  中点在  $L$  左边,  $Q_R$  中点在  $L$  右边;
4. 把  $X$  划分为  $X_L$  和  $X_R$ ; 把  $Y$  划分为  $Y_L$  和  $Y_R$ ;





HIT  
CS&E

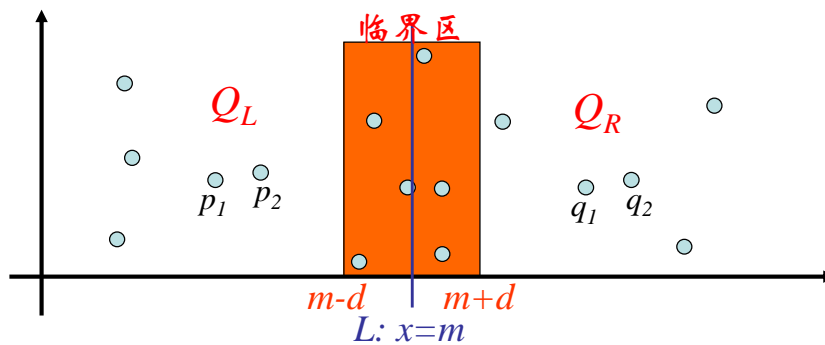


Conquer:

5. 递归地在  $Q_L$ 、 $Q_R$  中找出最近点对:

$$(p_1, p_2) \in Q_L, (q_1, q_2) \in Q_R$$

6.  $d = \min\{Dis(p_1, p_2), Dis(q_1, q_2)\};$



Merge:

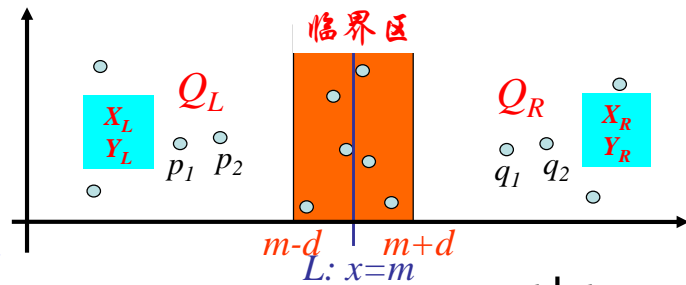
1. 在临界区查找距离小于  $d$  的最近点对  $(p_l, q_r)$ ,  $p_l \in Q_L$ ,  $q_r \in Q_R$ ;
2. 若找到, 则  $(p_l, q_r)$  是临界区中最近点对, 否则  $(p_1, p_2)$  和  $(q_1, q_2)$  中距离最小者为  $Q$  中最近点对.

关键是  $(p_l, q_r)$  的搜索方法及其搜索时间



HIT  
CS&E

• 时间复杂性  
 $O(6n) = O(n)$



•  $(p_l, q_r)$  搜索算法

1.  $Q'_L = Q_L - \{\text{非临界区点}\}$ ;  
 $Q'_R = Q_R - \{\text{非临界区点}\}$ ;
2. For  $\forall p(x_p, y_p) \in Q'_L$  Do
3. For  $\forall q(x_q, y_q) \in Q'_R$  ( $y_p - d \leq y_q \leq y_p + d$ ) Do  
    \[\*这样点至多6个\*\]
4. If  $Dis(p, q) < d$
5. Then  $d = Dis(p, q)$ , 记录  $(p, q)$ ;
6. 如果  $d$  发生过变化, 与最后的  $d$  对应的点对即为  $(p_l, q_r)$ ,  
    否则不存在  $(p_l, q_r)$ .



HIT  
CS&E

• 时间复杂性

- Divide阶段需要  $O(n)$  时间
- Conquer阶段需要  $2T(n/2)$  时间
- Merge阶段需要  $O(n)$  时间
- 递归方程

$$T(n) = O(1) \quad n \leq 3$$

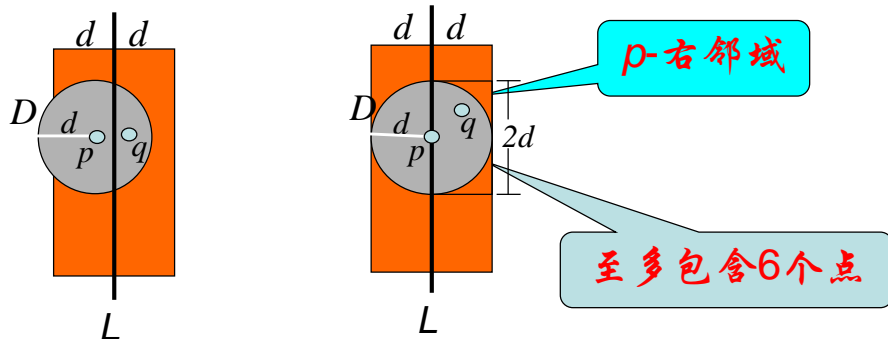
$$T(n) = 2T(n/2) + O(n) \quad n > 3$$

- 用 Master 定理求解  $T(n)$

$$T(n) = O(n \log n)$$

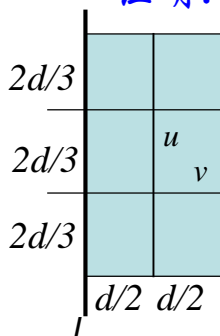
$(p, q_r)$  的搜索时间:

- 若  $(p, q)$  是最近点对而且  $p \in Q_L, q \in Q_R$ ,  
 $\text{dis}(p, q) < d$ ,  $(p, q)$  只能在下图的区域  $D$ .
- 若  $p$  在分割线  $L$  上, 包含  $(p, q)$  的区域  $D$  最大,  
 嵌于  $d \times 2d$  的矩形 ( $p$ -右邻域) 中, 如下图所示.



定理1. 对于左临界区中的每个点  $p$ ,  
 $p$ -右邻域中至多包含6个点。

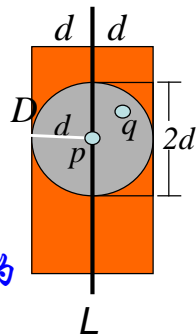
证明: 把  $p$ -右邻域划分为6个  $(d/2) \times (2d/3)$  的矩形。



若  $p$ -右邻域中点数大于6, 由鸽巢原理, 至少有一个矩形中有两个点. 设为  $u, v$ , 则

$$(x_u - x_v)^2 + (y_u - y_v)^2 \leq (d/2)^2 + (2d/3)^2 = 25d^2/36$$

即  $\text{Dis}(u, v) \leq 5d/6 < d$ , 与  $d$  的定义矛盾。





• **Assume:**

~~$Q$ 中点已经分别按 $x$ 坐标和 $y$ 坐标  
排序后存储在 $X$ 和 $Y$ 中.~~

1.  $X$ =按 $x$ 排序 $Q$ 中点;
2.  $Y$ =按 $y$ 排序 $Q$ 中点;
3. FindCPP( $X$ ,  $Y$ ).

时间复杂度= $O(n\log n)+T(\text{FindCPP})=O(n\log n)$

扩展到三维空间或更高维空间如何?



## 3.6 Finding the convex hull

输入：平面上的 $n$ 个点的集合 $Q$

输出：CH( $Q$ ):  $Q$ 的convex hull

$Q$ 的convex hull是一个最小凸多边形

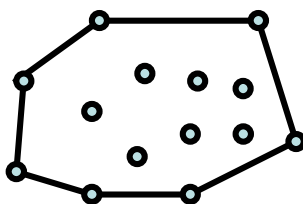
$P$ ,  $Q$ 的点或者在 $P$ 上或者在 $P$ 内

凸多边形 $P$ 是具有如下性质多边形：

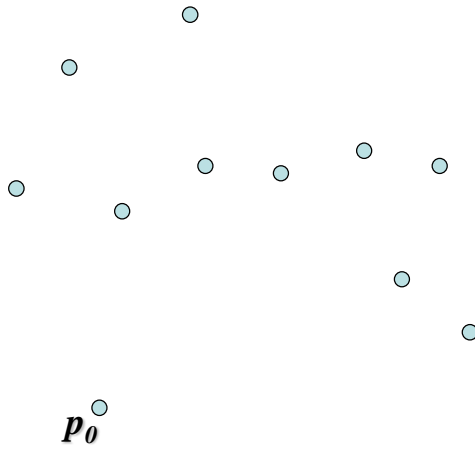
连接 $P$ 内任意两点的边都在 $P$ 内

- 基本思想

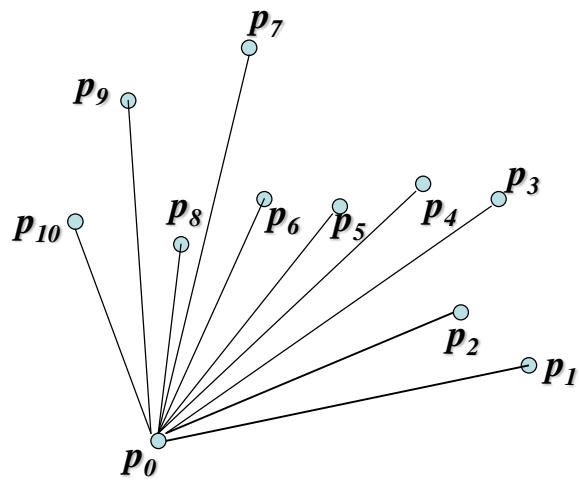
- 当沿着Convex hull逆时针漫游时，总是向左转
- 在极坐标系下按照极角大小排列，然后逆时针方向漫游点集，去除非Convex hull顶点(非左转点)。



第1步

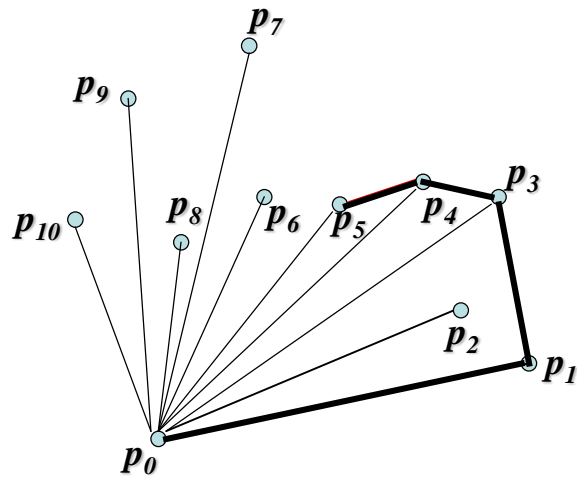
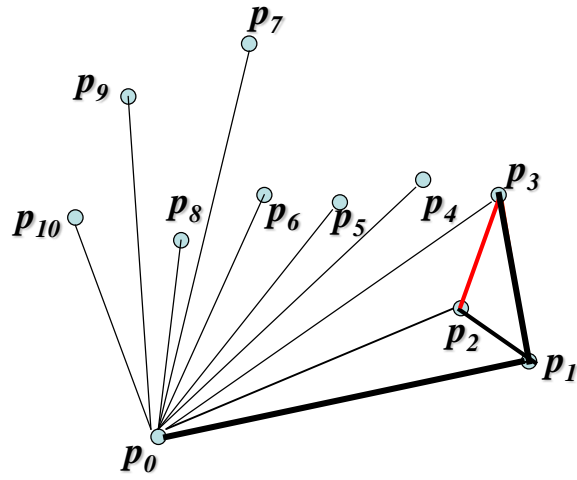


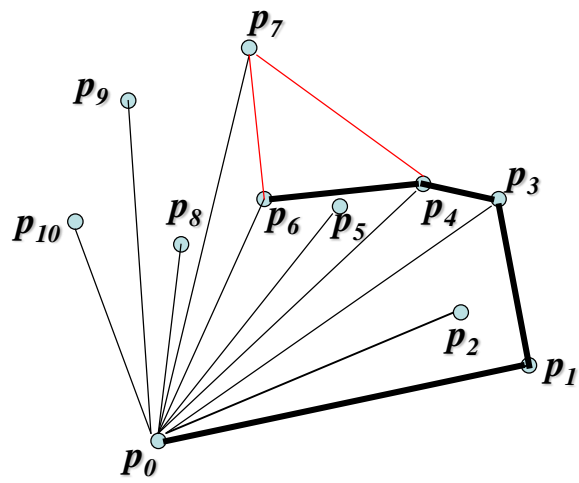
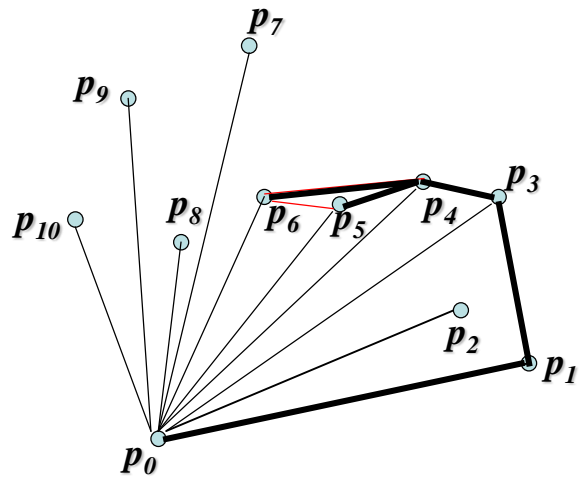
第2步

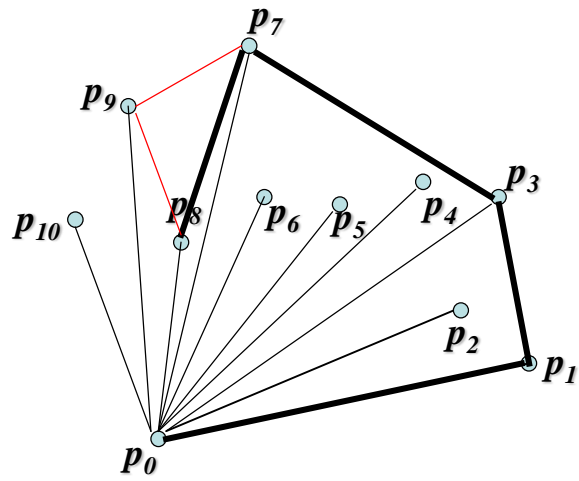
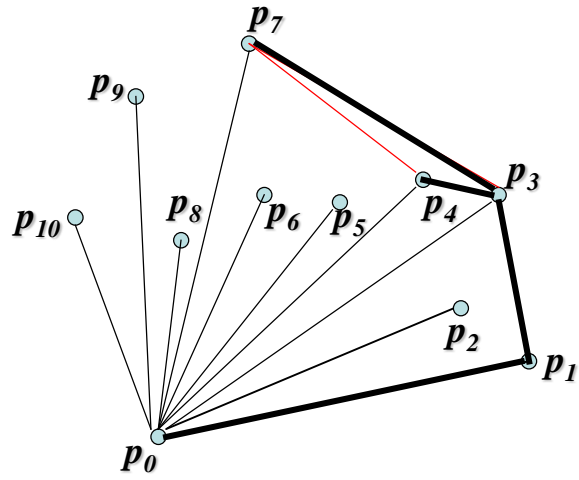


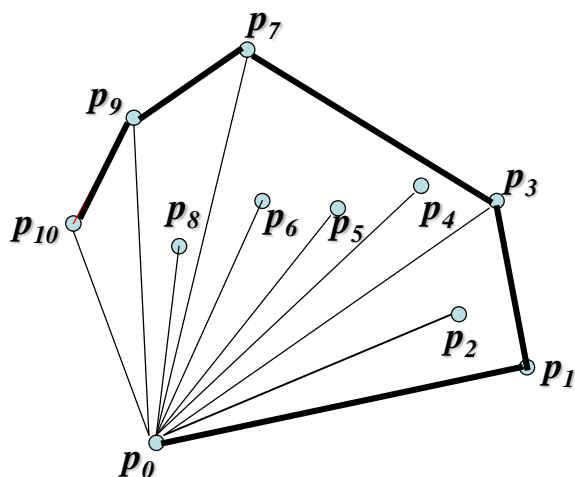


第3步





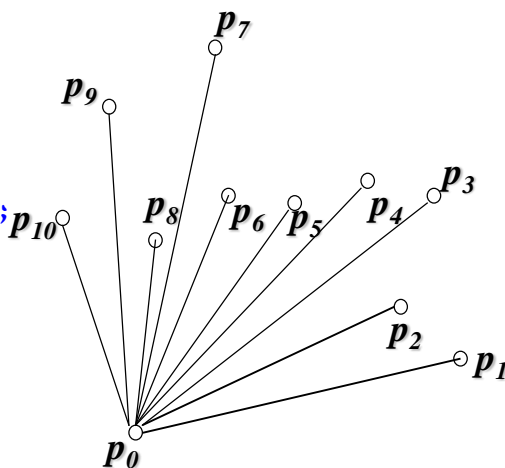




## 算法Graham-Scan( $Q$ )

/\* 栈 $S$ 从底到顶存储按逆时针  
方向排列的CH( $Q$ )顶点 \*/

1. 求 $Q$ 中y-坐标值最小的点 $p_0$ ;
2. 按照与 $p_0$ 极角(逆时针方向)  
大小排序 $Q$ 中其余点,  
结果为 $\langle p_1, p_2, \dots, p_n \rangle$ ;
3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO
5.   While Next-to-top( $S$ ), Top( $S$ )和 $p_i$ 形成非左移动 Do
6.       Pop( $S$ );
7.   Push( $p_i, S$ );
8. Rerurn  $S$ .



• 时间复杂度  $T(n)$

```
1. 求  $Q$  中  $y$ -坐标值最小的点  $p_0$ ;  
2. 按照与  $p_0$  极角(逆时针方向)  
   大小排序  $Q$  中其余点,  
   结果为  $\langle p_1, p_2, \dots, p_n \rangle$ ;  
3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;  
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO  
5.   While Next-to-top( $S$ )、Top( $S$ )  
      和  $p_i$  形成非左移动 Do  
6.     Pop( $S$ );  
7.   Push( $p_i, S$ );  
8. Rerurn  $S$ .
```

- 第1步需要  $O(n)$  时间
- 第2步需要  $O(n \log n)$  时间
- 第3步需要  $O(1)$  时间
- 第4-7步需要  $O(n)$  时间
  - 因为每个点至多进栈一次出栈一次, 每次需要常数计算时间
- $T(n) = O(n \log n)$

• 正确性分析

定理. 设  $n$  个二维点的集合  $Q$  是 Graham-Scan 算法的输入,  $|Q| \geq 3$ , 算法结束时, 栈  $S$  中自底到顶存储  $CH(Q)$  的顶点 (按照逆时针顺序) .

证明: 使用循环不变量方法

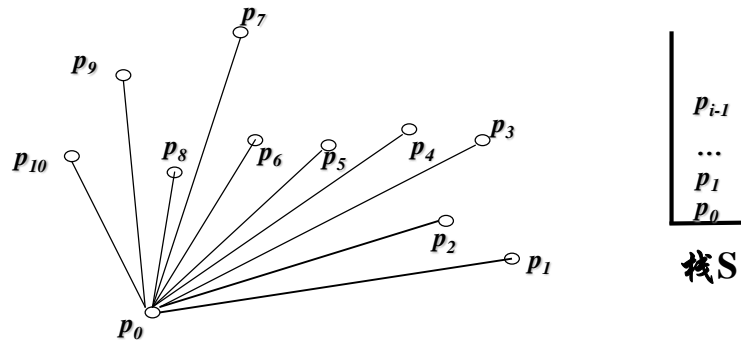
```

3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO
5.   While Next-to-top( $S$ ), Top( $S$ )
      和  $p_i$  形成非左移动 Do
6.     Pop( $S$ );
7.   Push( $p_i, S$ );

```

### Loop invariant

在处理第  $i$  个顶点之前, 栈  $S$  中自底到顶存储  $CH(Q_{i-1})$  的顶点.



```

3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO
5.   While Next-to-top( $S$ ), Top( $S$ )
      和  $p_i$  形成非左移动 Do
6.     Pop( $S$ );
7.   Push( $p_i, S$ );

```

### 循环不变量

在处理第  $i$  个顶点之前, 栈  $S$  自底到顶存储  $CH(Q_{i-1})$  的顶点.

## • Proof by induction

### – Initialization: (第3步)

- 处理  $i=3$  之前, 栈  $S$  中包含了  $Q_{i-1}=Q_2=\{p_0, p_1, p_2\}$  中的顶点, 这三个点形成了一个  $CH$ . 循环不变量为真.

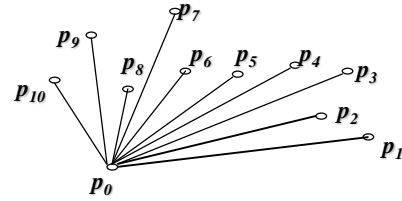
### – Maintenance:

- 设在处理第  $i$  ( $i \geq 3$ ) 个顶点之前, 循环不变量为真, 即: 栈  $S$  中自底到顶存储  $CH(Q_{i-1})$  的顶点.
- 往证:  
算法执行5~7步之后, 栈  $S$  中自底到顶存储  $CH(Q_i)$  的顶点.

```

3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO
5.   While Next-to-top( $S$ ), Top( $S$ )
      和  $p_i$  形成非左移动 Do
6.     Pop( $S$ );
7.   Push( $p_i, S$ );

```

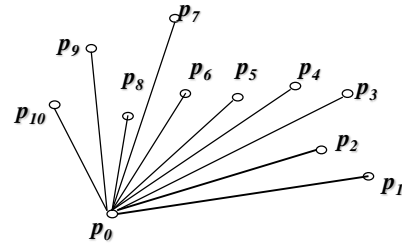


- 往证: 算法执行5~7步后, 栈 $S$ 中自底到顶存储 $CH(Q_i)$ 的顶点
  - 5~6步while循环执行结束后, 第7步将 $p_i$ 压入栈之前, 设栈顶元素为 $p_j$ , 次栈顶元素为 $p_k$ , 则此时, 栈中包含了与for循环的第 $j$ 轮迭代后相同的顶点, 即 $CH(Q_j)$ , 循环不变量为真.
  - 执行第7步之后,  $p_i$ 入栈, 则栈 $S$ 中包含了 $CH(Q_j \cup \{p_i\})$ 中的顶点, 且这些点仍按逆时针顺序, 自底向上出现在栈中. 即:  $CH(Q_j \cup \{p_i\}) = CH(Q_i)$
  - 对于任意一个在第 $i$ 轮迭代中被弹出的栈顶点 $p_t$ , 设 $p_r$ 为紧靠 $p_t$ 的次栈顶点,  $p_t$ 被弹出当且仅当 $p_r, p_t, p_i$ 构成非左移动. 因此,  $p_t$ 不是 $CH(Q_i)$ 的一个顶点, 即 $CH(Q_i - \{p_t\}) = CH(Q_i)$ .
  - 设 $P_i$ 为for循环第 $i$ 轮迭代中被弹出的所有点的集合, 则有 $CH(Q_i - P_i) = CH(Q_i)$
  - 又  $Q_i - P_i = Q_j \cup \{p_i\}$ , 故有 $CH(Q_j \cup \{p_i\}) = CH(Q_i - P_i) = CH(Q_i)$
  - 即得到: 一旦将 $p_i$ 压入栈后, 栈 $S$ 中恰包含 $CH(Q_i)$ 中的顶点, 且按照逆时针顺序, 自底向上排列。

```

3. Push  $p_0, p_1, p_2$  into  $S$ ;
4. FOR  $i=3$  TO  $n$  DO
5.   While Next-to-top( $S$ ), Top( $S$ )
      和  $p_i$  形成非左移动 Do
6.     Pop( $S$ );
7.   Push( $p_i, S$ );

```



– Termination:

- $i=n+1$ , 栈 $S$ 中自底到顶存储 $CH(Q_n)$ 的顶点, 算法正确.

证毕.

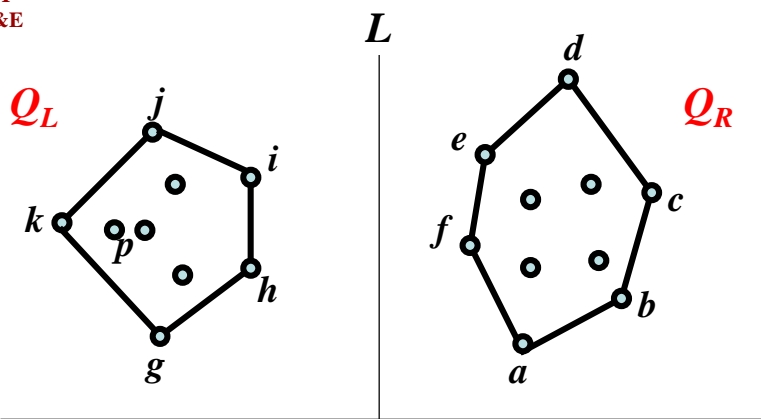
## Divide-and-conquer 算法

**边界条件:** (时间复杂度为  $O(1)$ )

1. 如果  $|Q| < 3$ , 算法停止;
2. 如果  $|Q| = 3$ , 按照逆时针方向输出  $CH(Q)$  的顶点;

**Divide:** (使用  $O(n)$  算法求中值)

1. 选择一个垂直于  $x$ -轴的直线把  $Q$  划分为基本相等的两个集合  $Q_L$  和  $Q_R$ ,  $Q_L$  在  $Q_R$  的左边;



**Conquer:** (时间复杂度为  $2T(n/2)$ )

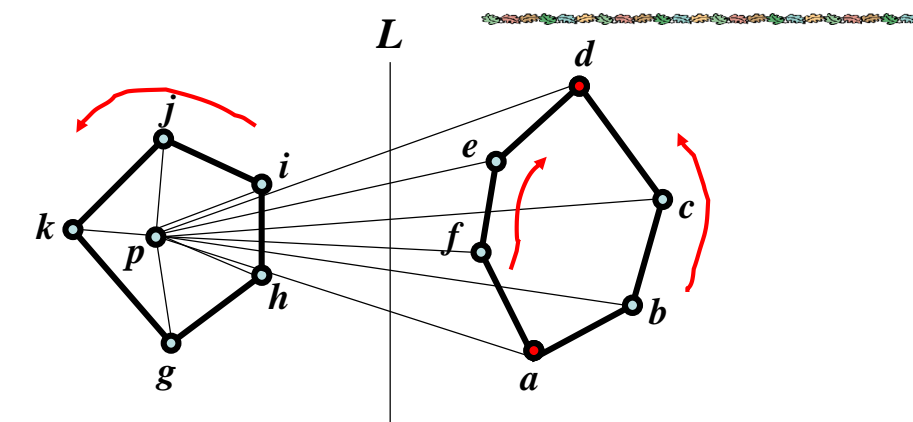
1. 递归地为  $Q_L$  和  $Q_R$  构造  $CH(Q_L)$  和  $CH(Q_R)$ ;



## Merge:

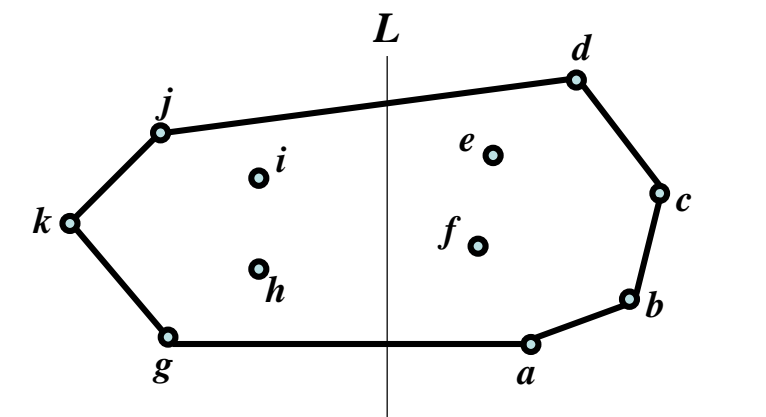
我们先通过一个例子来看Merge的思想

## Merge 实例



3个序列:  $\langle g, h, i, j, k \rangle$ ,  $\langle a, b, c, d \rangle$ ,  $\langle f, e \rangle$

合并以后:  $\langle g, h, a, b, f, c, e, d, i, j, k \rangle$



Graham-Scan on  $\langle g, h, a, b, c, e, d, i, j, k \rangle$

**Merge:**(时间复杂度为 $O(n)$ )

1. 找一个 $Q_L$ 的内点 $p$ ;
2. 在 $CH(Q_R)$ 中找与 $p$ 的极角最大和最小顶点 $u$ 和 $v$ ;
3. 构造如下三个点序列:
  - (1) 按逆时针方向排列的 $CH(Q_L)$ 的所有顶点,
  - (2) 按逆时针方向排列的 $CH(Q_R)$ 从 $u$ 到 $v$ 的顶点,
  - (3) 按顺时针方向排列的 $CH(Q_R)$ 从 $u$ 到 $v$ 的顶点;
4. 合并上述三个序列;
5. 在合并的序列上应用Graham-Scan.

- Preprocessing 阶段
  - $O(1)$
- Divide 阶段(使用  $O(n)$  算法求中值)
  - $O(n)$
- Conquer 阶段
  - $2T(n/2)$
- Merge 阶段
  - $O(n)$

- 总的时间复杂性
  - $T(n) = 2T(n/2) + O(n)$
- 使用 Master 定理
  - $T(n) = O(n \log n)$

## 3.7 快速傅里叶变换

### 问题定义

输入:  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$ ,  $a_i$  是实数,  $(0 \leq i \leq n-1)$

输出:  $A_0, A_1, \dots, A_{n-1}$ , 使得,

$$A_j = \sum_{k=0}^{n-1} a_k e^{\frac{2\pi i j k}{n}}$$

其中:

(2)  $0 \leq j \leq n-1$

(3)  $e$  是自然对数的底数

(4)  $i = \sqrt{-1}$  是虚数单位

蛮力法利用定义计算每个  $A_j$ , 时间复杂度为  $O(n^2)$

$$A_j = \sum_{k=0}^{n-1} a_k e^{\frac{2\pi ijk}{n}} \quad \text{令 } w_n = e^{\frac{2\pi i}{n}}, \quad \text{有: } A_j = \sum_{k=0}^{n-1} a_k w_n^{jk}$$

$$A_j = a_0 + a_1 w_n^j + a_2 w_n^{2j} + a_3 w_n^{3j} + a_4 w_n^{4j} + \dots + a_{n-2} w_n^{(n-2)j} + a_{n-1} w_n^{(n-1)j}$$

$$= (a_0 + a_2 w_n^{2j} + a_4 w_n^{4j} + \dots + a_{n-2} w_n^{(n-2)j})$$

$$+ (a_1 w_n^j + a_3 w_n^{3j} + a_5 w_n^{5j} + \dots + a_{n-1} w_n^{(n-1)j})$$

$$= (a_0 + a_2 w_n^{2j} + a_4 w_n^{4j} + \dots + a_{n-2} w_n^{(n-2)j})$$

$$+ w_n^j (a_1 + a_3 w_n^{2j} + a_5 w_n^{4j} + \dots + a_{n-1} w_n^{(n-2)j})$$

$$A_j = \underbrace{(a_0 + a_2 w_n^{2j} + a_4 w_n^{4j} + \dots + a_{n-2} w_n^{(n-2)j})}_{\text{奇数输入项的FFT}}$$

$$+ \underbrace{w_n^j (a_1 + a_3 w_n^{2j} + a_5 w_n^{4j} + \dots + a_{n-1} w_n^{(n-2)j})}_{\text{偶数输入项的FFT}}$$

由于  $w_n^2 = w_{n/2}$ , 以及  $w_n^{n+k} = w_n^k$ ,

$$A_j = \underbrace{(a_0 + a_2 w_{n/2}^j + a_4 w_{n/2}^{2j} + \dots + a_{n-2} w_{n/2}^{(n-2)j})}_{B_j}$$

$$+ \underbrace{w_n^j (a_1 + a_3 w_{n/2}^j + a_5 w_{n/2}^{2j} + \dots + a_{n-1} w_{n/2}^{(n-2)j})}_{C_j}$$

将问题划分为两个子问题

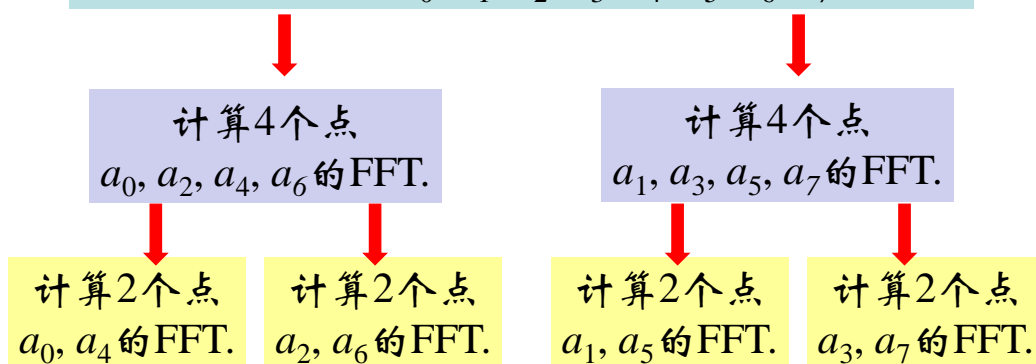
于是,  $A_j = B_j + w_n^j C_j$  还可证明,  $A_{j+n/2} = B_j + w_n^{j+n/2} C_j$

**划分：**将输入拆分成 $a_0, a_2, \dots, a_{n-2}$ 和 $a_1, a_3, \dots, a_{n-1}$ .

**递归求解：**递归计算 $a_0, a_2, \dots, a_{n-2}$ 的变换 $B_0, B_1, \dots, B_{n/2-1}$   
递归计算 $a_1, a_3, \dots, a_{n-1}$ 的变换 $C_0, C_1, \dots, C_{n/2-1}$

**合并：**根据 $A_j = B_j + C_j \cdot W_n^j$  ( $j < n/2$ ) 和  $A_j = B_{j-n/2} + C_{j-n/2} \cdot W_n^j$  ( $n/2 \leq j < n-1$ ) 依次求得 $A_0, A_1, \dots, A_{n-1}$ .

例如：计算8个点 $a_0, a_1, a_2, a_3, a_4, a_5, a_6, a_7$ 的FFT.





HIT  
CS&E

## 算法及复杂性分析

算法 FFT( $a_0, a_2, \dots, a_{n-1}, n$ )

输入:  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}, n=2^k$

输出:  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$  的傅里叶变换  $A_0, \dots, A_{n-1}$

1.  $W \leftarrow \exp(2\pi i/n)$ ;

2. If ( $n=2$ ) Then

$T(n)=\theta(1)$

If  $n=2$

3.  $A_0 \leftarrow a_0 + a_1$ ;

$T(n)=2T(n/2) + \theta(n)$

If  $n>2$

4.  $A_1 \leftarrow a_0 - a_1$ ;

$T(n)=\theta(n \log n)$

5. 输出  $A_0, A_1$ , 算法结束;

6.  $B_0, B_1, \dots, B_{n/2-1} \leftarrow \text{FFT}(a_0, a_2, \dots, a_{n-2}, n/2)$ ;

7.  $C_0, C_1, \dots, C_{n/2-1} \leftarrow \text{FFT}(a_1, a_3, \dots, a_{n-1}, n/2)$ ;

8. For  $j=0$  To  $n/2-1$

9.  $A_j \leftarrow B_j + C_j \cdot W^j$ ;

10.  $A_{j+n/2} \leftarrow B_j + C_j \cdot W^{j+n/2}$ ;

11. 输出  $A_0, A_1, \dots, A_{n-1}$ , 算法结束;



HIT  
CS&E

## 3.8 Sorting in Linear Time

- Counting Sort Algorithm
- Radix Sort Algorithm
- Bucket Sort Algorithm

- Input:  $A[1..n]$  ,  $0 \leq A[i] \leq k$  for  $1 \leq i \leq n$
- Output:  $B[1..n] = \text{sorted } A[1..n]$
- Idea
  - Use  $C[0..k]$  to compute the position of each  $A[i]$
  - Put each  $A[i]$  for  $i=n$  to  $1$  into  $B[C[A[i]]]$



	1	2	3	4	5	6	7	8
HIT CS&E	2	5	3	0	2	3	0	3
	1	2	3	4	5	6	7	8
B								
	1	2	3	4	5	6	7	8
B					3			
	1	2	3	4	5	6	7	8
B		0					3	
	1	2	3	4	5	6	7	8
B		0				3	3	
	1	2	3	4	5	6	7	8
B		0		2		3	3	
	1	2	3	4	5	6	7	8
B	0	0		2		3	3	
	1	2	3	4	5	6	7	8
B	0	0	2	2	5	3	3	5

	0	1	2	3	4	5
C	2	0	2	3	0	1
	0	1	2	3	4	5
C	2	2	4	7	7	8
	0	1	2	3	4	5
C	2	2	4	6	7	8
	0	1	2	3	4	5
C	1	2	4	6	7	8
	0	1	2	3	4	5
C	1	2	4	5	7	8
	0	1	2	3	4	5
C	1	2	3	5	7	8
	0	1	2	3	4	5
C	0	2	3	5	7	8





## • Algorithm

for $i \leftarrow 0$ to $k$	$A: 3, 6, 4, 1, 3, 4, 1, 4$
do $C[i] \leftarrow 0$ ;	
for $j \leftarrow 1$ to $length[A]$	$C: 0, 0, 0, 0, 0, 0$
do $C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1$ ;	
for $i \leftarrow 1$ to $k$	$C: 2, 0, 2, 3, 0, 1$
do $C[i] \leftarrow C[i] + C[i - 1]$ ;	
for $j \leftarrow length[A]$ downto 1	$C: 2, 2, 4, 7, 7, 8$
do begin	$A: 3, 6, 4, 1, 3, 4, 1, \hat{4}$
$B[C[A[j]]] \leftarrow A[j]$ ;	$B: , , , , , 4,$
$C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] - 1$ ;	$C: 2, 2, 4, 6, 7, 8$



## • Time complexity

for $i \leftarrow 0$ to $k$	$O(k)$
do $C[i] \leftarrow 0$ ;	
for $j \leftarrow 1$ to $length[A]$	$O(n)$
do $C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1$ ;	
for $i \leftarrow 1$ to $k$	$O(k)$
do $C[i] \leftarrow C[i] + C[i - 1]$ ;	
for $j \leftarrow length[A]$ downto 1	$O(n)$
do begin	
$B[C[A[j]]] \leftarrow A[j]$ ;	
$C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] - 1$ ;	

***Time Complexity =  $O(n+k)$***

- Property of Counting Sort
  - Counting sort doesn't sort in place
  - Counting sort is stable
    - That is, the same values appear in the output array in the same order as they do in the input array.
  - Problems
    - $A[i]$  must be integer.
    - $k$  should be small

## Radix Sort Algorithm

- Idea of Radix sort algorithm
  - Use stable sort algorithm
  - Sort the  $n$   $d$ -digit elements from the lowest digit to the highest digit

329	720	720	329
457	355	329	355
657	436	436	436
839	457	839	457
436	657	355	657
720	329	457	720
355	839	657	839
↑	↑	↑	



- Radix sort algorithm

Input: Array  $A$ , each element is a number of  $d$  digit.

Radix - Sort( $A, d$ )

for  $i \leftarrow 1$  to  $d$  do

    use a stable sort to sort array  $A$  on digit  $i$ ;

- Time complexity of Radix sort algorithm

- Using Counting sort algorithm,  $0 \leq A[i] \leq k$

- The time complexity is  $O(d(n+k))$

- Problems



- Extension of Radix sort

- Input:  $n$   $b$ -binary-digit number, any  $r \leq b$

- Radix sort can sort these numbers in  $\Theta((b/r)(n+2^r))$

- Why

- View each number as  $d = \lceil b/r \rceil$  digits of  $r$  bits each.

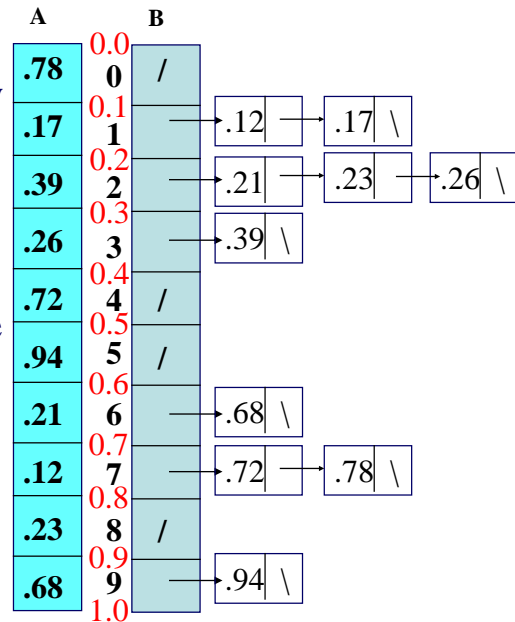
- Each digit is an integer in the range  $0$  to  $2^r - 1$

- Use counting sort with  $k = 2^r - 1$

- How about  $b=500, r=100$ ?

## Bucket Sort

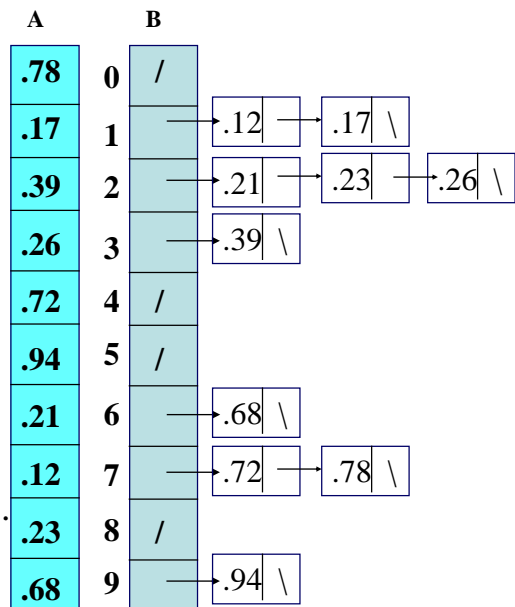
- **Assumption of Bucket Sort**
  - Input is elements uniformly distributed in  $[0, 1)$
- **Idea of Bucket Sort**
  - Divide  $[0, 1)$  into  $n$  equal-sized bucket
  - Distribute the input into the  $n$  bucket
  - Sort the numbers in each bucket
  - List all the sorted numbers in each bucket in order



### • Bucket Sort Algorithm

Bucket-Sort(A)

1.  $n = \text{length}[A]$ ;
2. For  $i = 1$  To  $n$  Do
3. Insert  $A[i]$  into list  $B[\lfloor nA[i] \rfloor]$ ;
4. For  $i = 0$  To  $n-1$  Do
5. Sort list  $B[i]$  with insert sort;
6. concatenate lists  $B[0], \dots, B[n-1]$ .





- **Time complexity**

- Let the random variable  $n_i = |B[i]|$
- The time complexity:

$$T(n) = \Theta(n) + \sum_{i=0}^{n-1} O(n_i^2)$$

- Since  $E[n_i^2] = 2 - 1/n$  (Homework)

$$\begin{aligned} E[T(n)] &= \Theta(n) + \sum_{i=0}^{n-1} E[O(n_i^2)] \\ &= \Theta(n) + O(n(2 - 1/n)) = \Theta(n) \end{aligned}$$