



第六章 分治策略



引例：快速排序



快速排序是一个非常流行而且高效的算法，其平均时间复杂度为 $\Theta(n \log n)$ 。其优于合并排序之处在于它在原位上排序，不需要额外的辅助存储空间(合并排序需 $\Theta(n)$ 的辅助空间)。Charles A. R. Hoare 1960 年发布了使他闻名于世的快速排序算法(Quicksort)，这个算法也是当前世界上使用最广泛的算法之一，当时他供职于伦敦一家不大的计算机生产厂家。1980 年，Hoare 被授予 Turing 奖，以表彰其在程序语言定义与设计领域的根本性的贡献。在 2000 年，Hoare 因其在计算机科学和教育方面的杰出贡献被英国皇家封为爵士。

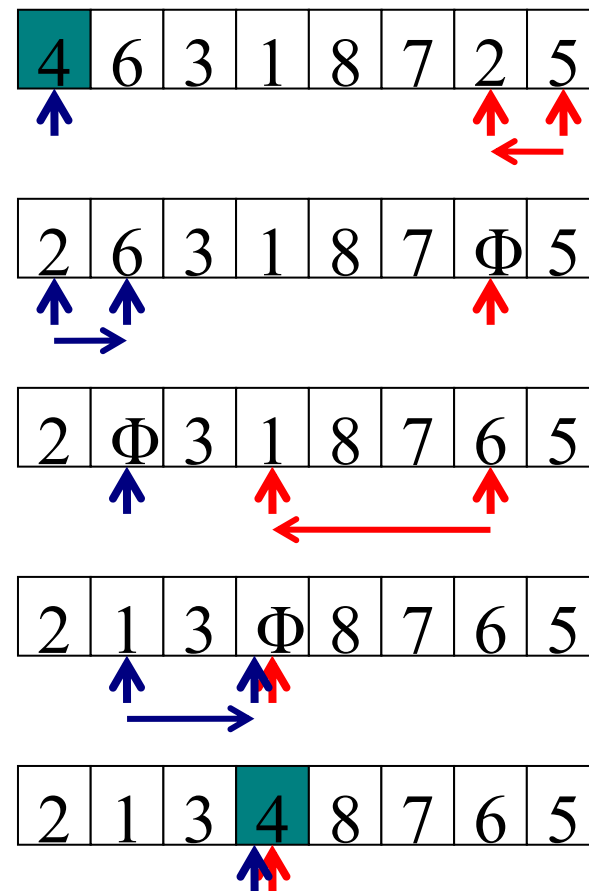


Algorithm: SPLIT($A[\text{low}, \dots, \text{high}]$)

输入：数组 $A[\text{low}, \dots, \text{high}]$

输出：用 $A[\text{low}]$ 作基准元素划分后的数组 A
及基准元素新的位置 w

1. $x \leftarrow A[\text{low}]$
2. while ($\text{low} < \text{high}$)
3. while ($\text{low} < \text{high} \ \&\& \ A[\text{high}] > x$) $--\text{high}$;
4. $A[\text{low}] \leftarrow A[\text{high}]$
5. while ($\text{low} < \text{high} \ \&\& \ A[\text{low}] \leq x$) $++\text{low}$;
6. $A[\text{high}] \leftarrow A[\text{low}]$
7. end while
8. $A[\text{low}] \leftarrow x$
9. $w \leftarrow \text{low}$
10. return A and w //新数组 A 与 x 的新位置 w





Algorithm: QUICKSORT($A[\text{low} \dots \text{high}]$)

输入: n 个元素的数组 $A[\text{low} \dots \text{high}]$

输出: 按非降序排列的数组 $A[\text{low} \dots \text{high}]$

1. if $\text{low} < \text{high}$ then
2. $w \leftarrow \text{SPLIT}(A[\text{low} \dots \text{high}])$ { w 为基准元素 $A[\text{low}]$ 的新位置}
3. quicksort($A, \text{low}, w-1$)
4. quicksort($A, w+1, \text{high}$)
5. end if



时间复杂度分析

理想情形：每次SPLIT后得到的左右子数组规模相当，因此有：

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & \text{if } n = 1 \\ 2T(n/2) + \Theta(n) & \text{if } n > 1 \end{cases} \longrightarrow T(n) = \Theta(n \log n)$$

最差情形(已经排好序或是逆序的数组)：每次SPLIT后，只得到左或是右子数组，因此有：

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & \text{if } n = 1 \\ T(n-1) + \Theta(n) & \text{if } n > 1 \end{cases} \longrightarrow T(n) = \Theta(n^2)$$



分治策略的思想

- 把规模较大的问题分解为若干个**规模较小**的子问题，这些子问题**相互独立**且与**原问题同类**；(该子问题的规模减小到一定的程度就可以容易地解决)
- 依次求出这些子问题的解，然后把这些子问题的解组合起来得到原问题的解。
- 由于子问题与原问题是同类的,故分治法可以很自然地应用递归。



使用分治策略的算法设计模式

```
divide_and_conquer(P)
```

```
{
```

```
  if(|P|≤n0)
```

```
    direct_process(P);
```

```
  else
```

```
  {
```

```
    divide P into smaller subinstances  $P_1, P_2, \dots, P_a$ 
```

```
    for(int i=1; i≤a; i++)
```

```
       $y_i = \text{divide\_and\_conquer}(P_i);$ 
```

```
    merge( $y_1, y_2, \dots, y_a$ );
```

```
  }
```

```
}
```

$s(n)$

$aT(n/b)$





使用分治策略的算法的时间复杂度分析

- 从分治法的一般设计模式可以看出，用它设计出的算法通常可以是递归算法。因而，算法的效率通常可以用递归方程来分析。
- 假设算法将规模为 n 的问题分解为 $a(a \geq 1)$ 个规模为 $n/b(b > 1)$ 的子问题解决。分解子问题以及合并子问题的解耗费的时间为 $s(n)$ ，则算法的时间复杂度可以递归表示为：

$$T(n) = \begin{cases} c & , n \leq n_0 \\ aT(n/b) + s(n) & , n > n_0 \end{cases}$$



合并排序 Merge Sort

例：给定数组 $A[1...8]$ =

8	4	3	1	6	2	9	7
---	---	---	---	---	---	---	---

1. 将其分成左右两个子数组:

8	4	3	1
---	---	---	---

6	2	9	7
---	---	---	---

2. 对子数组进行排序(可采用任何排序方法)。

3. 对排序后的子数组进行合并:两个已排序的子数组用 $A[p...q]$ 和 $A[q+1...r]$ 表示. 设两个指针 s 和 t , 初始时各自指向 $A[p]$ 和 $A[q+1]$, 再设一空数组 $B[p...q, q+1...r]$ 做暂存器, 比较元素 $A[s]$ 和 $A[t]$, 将较小者添加到 B , 然后移动指针, 若 $A[s]$ 较小, 则 $s+1$, 否则 $t+1$, 直到 $s=q+1$ 或 $t=r+1$ 为止 将剩余元素 $A[t...r]$ 或 $A[s...q]$ 拷贝到数组 B , 然后令 $A \leftarrow B$.



Algorithm: MERGE(A, p, q, r)

输入：数组A[p...q]和A[q+1...r], 各自按升序排列

输出：将A[p...q]和A[q+1...r]合并成一个升序排序的新数组

1. $s \leftarrow p$; $t \leftarrow q+1$; $k \leftarrow p$; {s, t, p 分别指向A[p...q], A[q+1...r]和B}
2. while $s \leq q$ and $t \leq r$
3. if $A[s] \leq A[t]$ then
4. $B[k] \leftarrow A[s]$
5. $s \leftarrow s+1$
6. else
7. $B[k] \leftarrow A[t]$
8. $t \leftarrow t+1$
9. end if
10. $k \leftarrow k+1$
11. end while
12. if $s = q+1$ then $B[k...r] \leftarrow A[t...r]$
13. else $B[k...r] \leftarrow A[s...q]$
14. end if
15. $A[p...q] \leftarrow B[p...q]$



Algorithm: MERGESORT($A[\text{low} \dots \text{high}]$)

输入：待排序数组 $A[\text{low} \dots \text{high}]$

输出： $A[\text{low} \dots \text{high}]$ 按非降序排列

1. if $\text{low} < \text{high}$ then

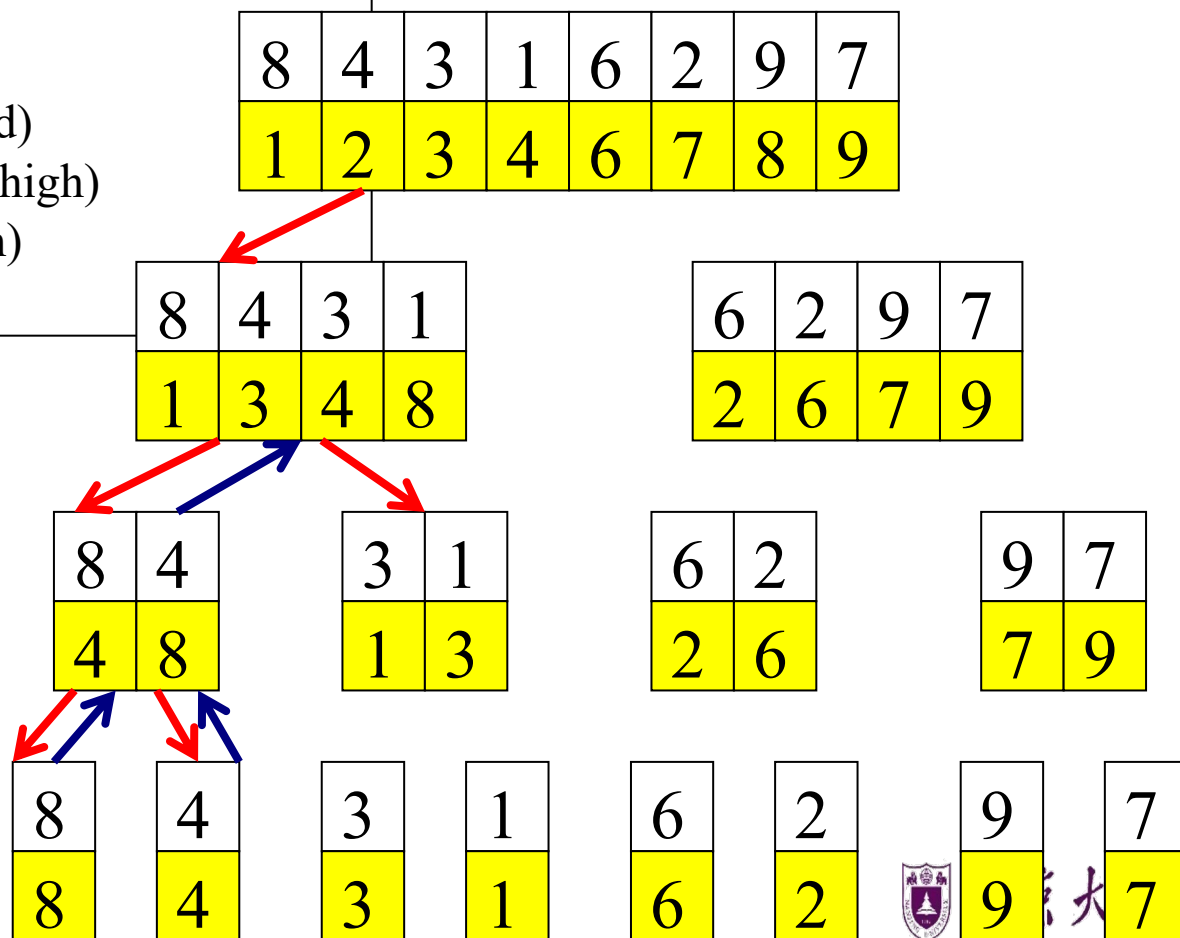
2. $\text{mid} \leftarrow \lfloor (\text{low} + \text{high}) / 2 \rfloor$

3. MERGESORT($A, \text{low}, \text{mid}$)

4. MERGESORT($A, \text{mid} + 1, \text{high}$)

5. MERGE($A, \text{low}, \text{mid}, \text{high}$)

6. end if





矩阵乘法

- 设 A, B 是两个 $n \times n$ 的矩阵, 求 $C=AB$.
- 方法1: 直接相乘法
- 方法2: 分块矩阵法(直接应用分治策略)
- 方法3: Strassen算法(改进的分治策略)





方法1: 直接相乘

$$C = [c_{ij}]_{i=1,2,\dots,n; j=1,2,\dots,n} \quad c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$$

时间复杂度分析：假设每做**一次标量乘法**耗费时间为**m**,每做**一次标量加法**耗费时间为**a**,那么直接相乘算法的时间复杂度为：

$$T(n) = n^2 \cdot n \cdot \textcolor{red}{m} + n^2 \cdot (n-1) \cdot \textcolor{red}{a} = \Theta(n^3)$$



方法2:分块矩阵法(直接应用分治策略)

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{B}_{11} & \mathbf{B}_{12} \\ \mathbf{B}_{21} & \mathbf{B}_{22} \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = \begin{bmatrix} \mathbf{C}_{11} & \mathbf{C}_{12} \\ \mathbf{C}_{21} & \mathbf{C}_{22} \end{bmatrix}$$

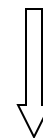
$$\mathbf{C}_{11} = \mathbf{A}_{11}\mathbf{B}_{11} + \mathbf{A}_{12}\mathbf{B}_{21}$$

$$\mathbf{C}_{12} = \mathbf{A}_{11}\mathbf{B}_{12} + \mathbf{A}_{12}\mathbf{B}_{22}$$

$$\mathbf{C}_{21} = \mathbf{A}_{21}\mathbf{B}_{11} + \mathbf{A}_{22}\mathbf{B}_{21}$$

$$\mathbf{C}_{22} = \mathbf{A}_{21}\mathbf{B}_{12} + \mathbf{A}_{22}\mathbf{B}_{22}$$

$$T(n) = \begin{cases} m & \text{if } n = 1 \\ 8T(n/2) + 4(n/2)^2 a & \text{if } n \geq 2 \end{cases}$$



$$T(n) = \Theta(n^3)$$

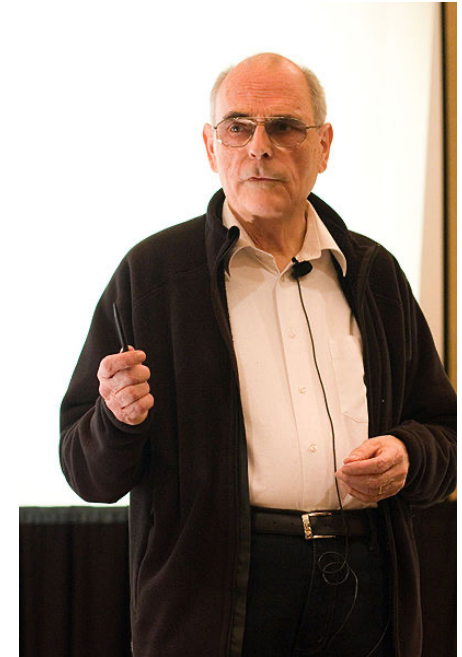


Strassen算法

Strassen was born on April 29, 1936, in Germany. In 1969, Strassen shifted his research efforts towards the analysis of algorithms with a paper on Gaussian elimination, introducing Strassen's algorithm, **the first algorithm** for performing **matrix multiplication faster than** the $O(n^3)$ time bound that would result from a naive algorithm. In the same paper he also presented an asymptotically-fast algorithm to perform matrix inversion, based on the fast matrix multiplication algorithm. **This result was an important theoretical breakthrough**, leading to much additional research on fast matrix multiplication, and despite later theoretical improvements it remains a practical method for multiplication of dense matrices of moderate to large sizes.

— From Wikipedia, the free encyclopedia

Volker Strassen
giving the Knuth Prize
lecture at SODA 2009.





引入下列 $M_i(i=1,2,\dots,7)$:

$$M_1 = (A_{12} - A_{22})(B_{21} + B_{22})$$

$$M_2 = (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{12})$$

$$M_3 = (A_{11} - A_{21})(B_{11} + B_{12})$$

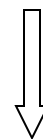
$$M_4 = (A_{11} + A_{12})B_{22}$$

$$M_5 = A_{11}(B_{12} - B_{22})$$

$$M_6 = A_{22}(B_{21} - B_{11})$$

$$M_7 = (A_{21} + A_{22})B_{11}$$

$$T(n) = \begin{cases} m & \text{if } n = 1 \\ 7T(n/2) + 18(n/2)^2 a & \text{if } n \geq 2 \end{cases}$$



$$T(n) = \Theta(n^{\log_b^a}) = \Theta(n^{\log_2^7}) = \Theta(n^{2.81})$$

则有: $C_{11} = M_1 + M_2 - M_4 + M_6$, $C_{12} = M_4 + M_5$,

$$C_{21} = M_6 + M_7,$$

$$C_{22} = M_2 - M_3 + M_5 - M_7$$



小结

分治法的适用条件

- 该问题的规模缩小到一定的程度就可以容易地解决；
- 该问题可以分解为若干个规模较小的同类问题；
- 利用该问题分解出的子问题的解可以合并为该问题的解；
- 该问题所分解出的各个子问题是相互独立的，即子问题之间**不包含公共的子问题**。这条特征**涉及到**分治法的**效率**，如果各子问题是不独立的，则分治法要做许多不必要的工作，重复地解公共的子问题，此时虽然也可用分治法，但一般用**动态规划**更为合适。