

算法设计与分析

总复习



- ◆ 算法基础
- ◆ 分治与递归
- ◆ 动态规划
- ◆ 贪心
- ◆ 回溯与分支限界
- ◆ 随机与近似算法

一. 算法基础

◆ 算法的特性



输入 >0 , 输出 ≥ 0

有限性, 可行性, 确定性

◆ 算法设计要求



正确性, 可读性, 鲁棒性,
高效率低存储

◆ 算法设计与分析阶段的主要任务

设计阶段：设计算法解决给定问题。更一般的, 研究解决某类问题的一般规律和方法。

分析阶段：分析算法时空复杂度。更一般的, 研究算法质量评价标准。

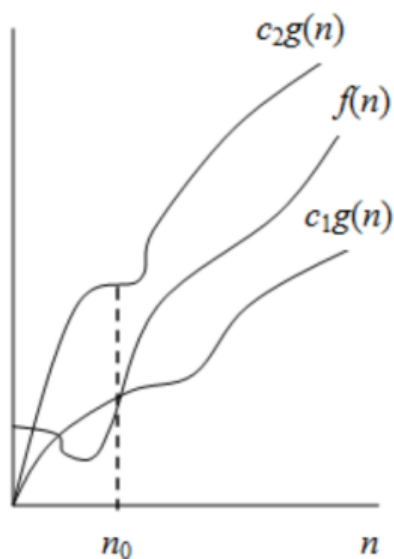
一. 算法基础

◆ 算法时间复杂度分析

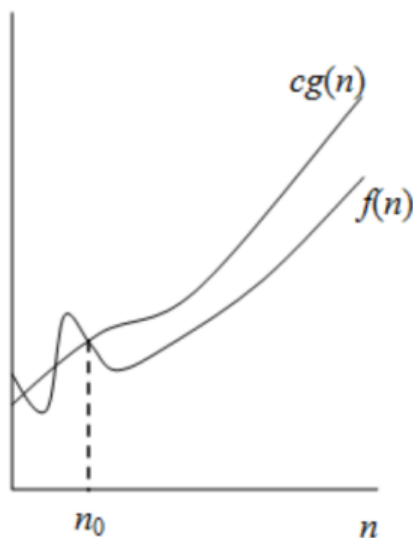
大 O : 描述算法时间增长率的上界

大 Ω : 表述算法时间增长率的下界

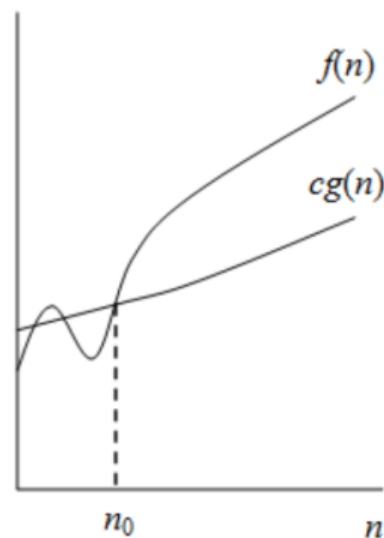
大 Θ : 同阶



(a) $f(n) = \Theta(g(n))$



(b) $f(n) = O(g(n))$



(c) $f(n) = \Omega(g(n))$

一. 算法基础

阶的证明——极限法

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = C \begin{cases} \text{若 } c \neq 0, \text{ 则 } f \text{ 和 } g \text{ 同阶, } f = \theta(g) \\ \text{若 } c = 0, \text{ 则 } f \text{ 和 } g \text{ 不同阶, } f = O(g), \text{ 但 } g \text{ 不是 } \theta(f) \\ \text{若 } c = \infty, \text{ 则 } f = \Omega(g), f \text{ 是 } g \text{ 的高阶} \end{cases}$$

洛必达法则：

$$\text{若 } \lim_{n \rightarrow \infty} f(n) = \lim_{n \rightarrow \infty} g(n) = \infty, \text{ 则 } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f'(n)}{g'(n)}$$

一. 算法基础

练习：证明 n 与 $\log_2 n$ 的函数阶关系

证明：设 $f(n)=n$, $g(n)=\log_2 n$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{\log_2 n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{1/(n \ln 2)} = \infty$$

所以， $f(n)=\Omega(g(n))$ ，即 $n=\Omega(\log_2 n)$ ， $\log_2 n$ 是 n 的下界

也能说， $\log_2 n=O(n)$ ， n 是 $\log_2 n$ 的上界。

二. 递归与分治

很多分治法算法都是采用递归实现的，但有些也可以不用递归实现。

- 递归是从编程的角度考虑的，将一个大问题转化为若干个相似的小问题求解。
- 分治法是一种算法设计策略，既可以采用递归来实现，也可以采用非递归来实现。
- 分治法的思路与递归吻合，所以很多分治法算法是采用递归来实现。

二. 递归与分治

能够用递归解决的问题应该满足的条件：

- ✓ 需要解决的问题可以转化为一个或多个子问题来求解，而这些子问题的求解方法与原问题完全相同，只是在规模上不同。
- ✓ 递归调用的次数必须是有限的，即有可以结束递归的条件来终止递归。

二. 递归与分治

递归算法分析:

✓ 替换法 (递推)

✓ 递归树法

✓ 主方法

$$\begin{cases} T(n) = aT(\frac{n}{b}) + f(n) & n > 1 \\ T(1) = 1 & n = 1 \end{cases}$$

函数 $f(n)$ 与 $n^{\log_b a}$ 进行比较,

□ 如果函数 $n^{\log_b a}$ 比函数 $f(n)$ 更大, 则 $T(n) = O(n^{\log_b a})$.

□ 如果函数 $n^{\log_b a}$ 和函数 $f(n)$ 一样大, 则 $T(n) = O(n^{\log_b a} \log_2 n)$.

□ 如果函数 $n^{\log_b a}$ 比函数 $f(n)$ 小, 则 $T(n) = O(f(n))$.

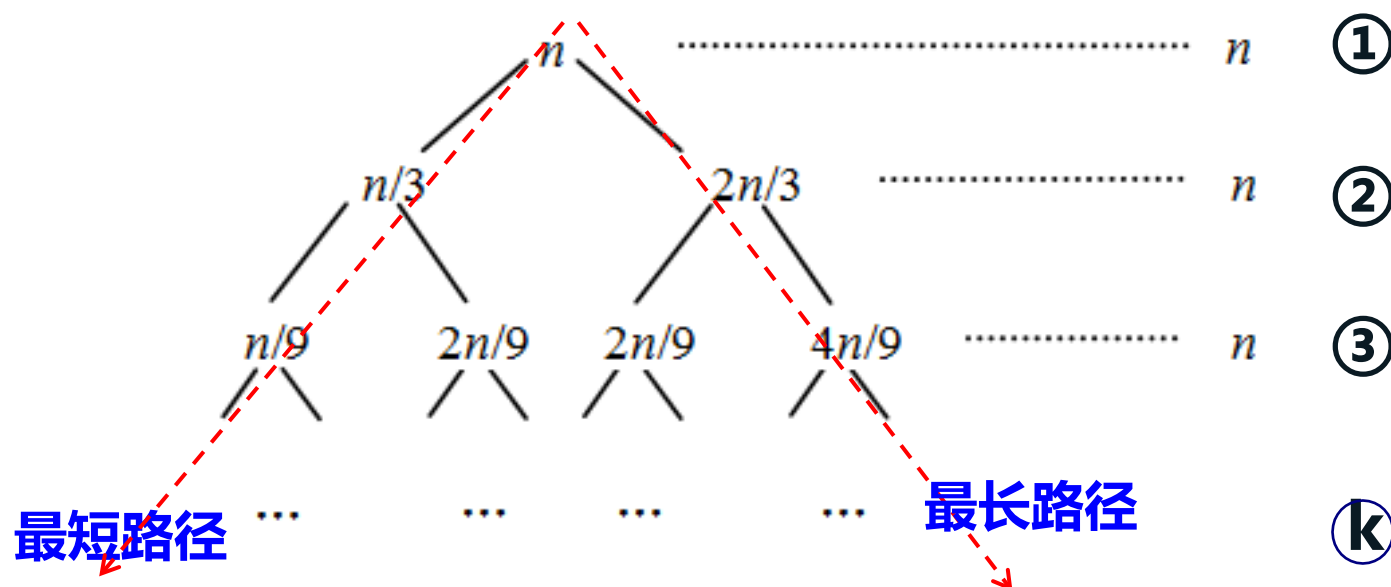
✓ 递归树法

$$T(n)=1$$

当 $n=1$

$$T(n)=T(n/3)+T(2n/3)+n$$

当 $n>1$



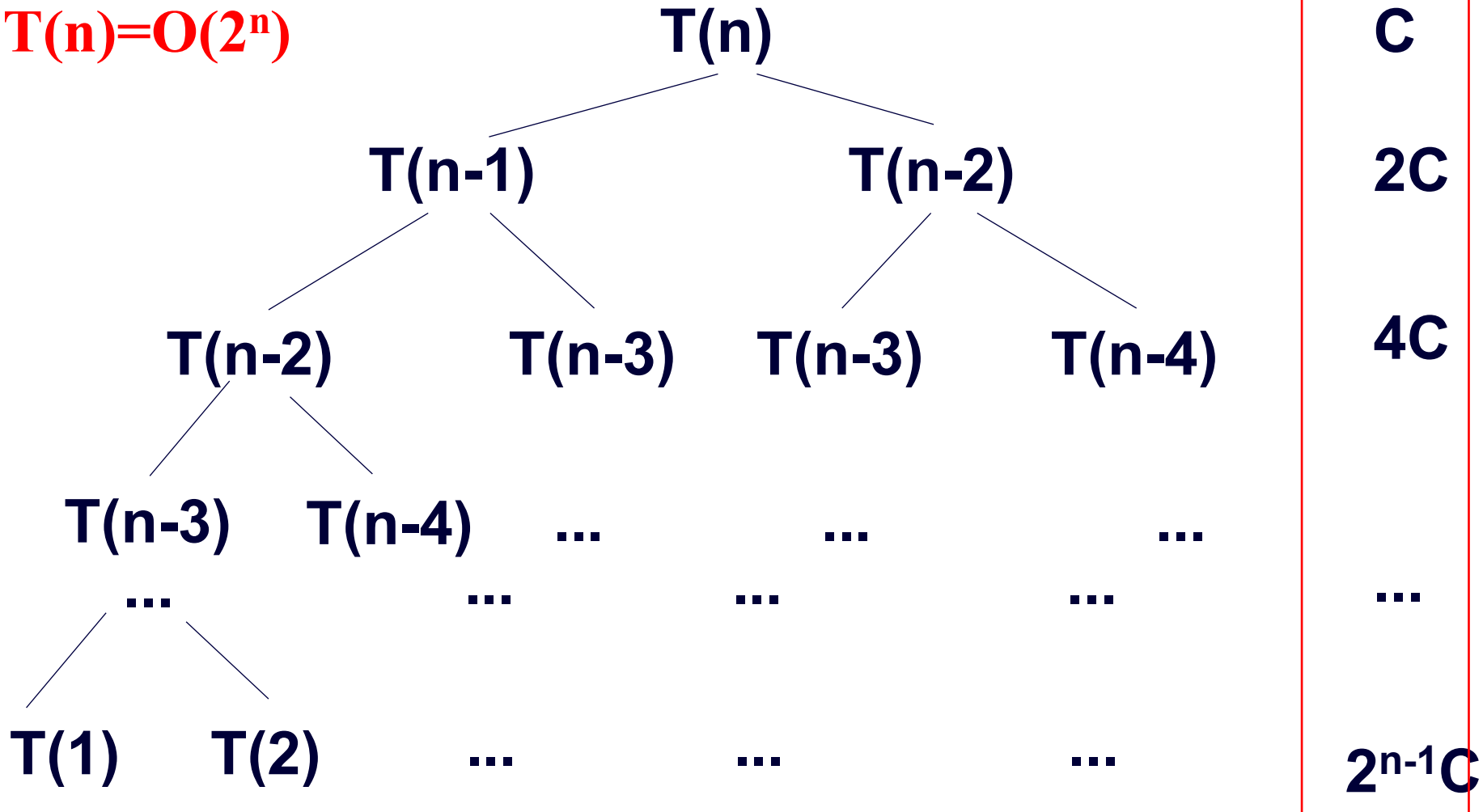
$$T(n)=1$$

$$T(n)=T(n-1)+T(n-2)+C$$

当 $n=1$ 或 $n=2$

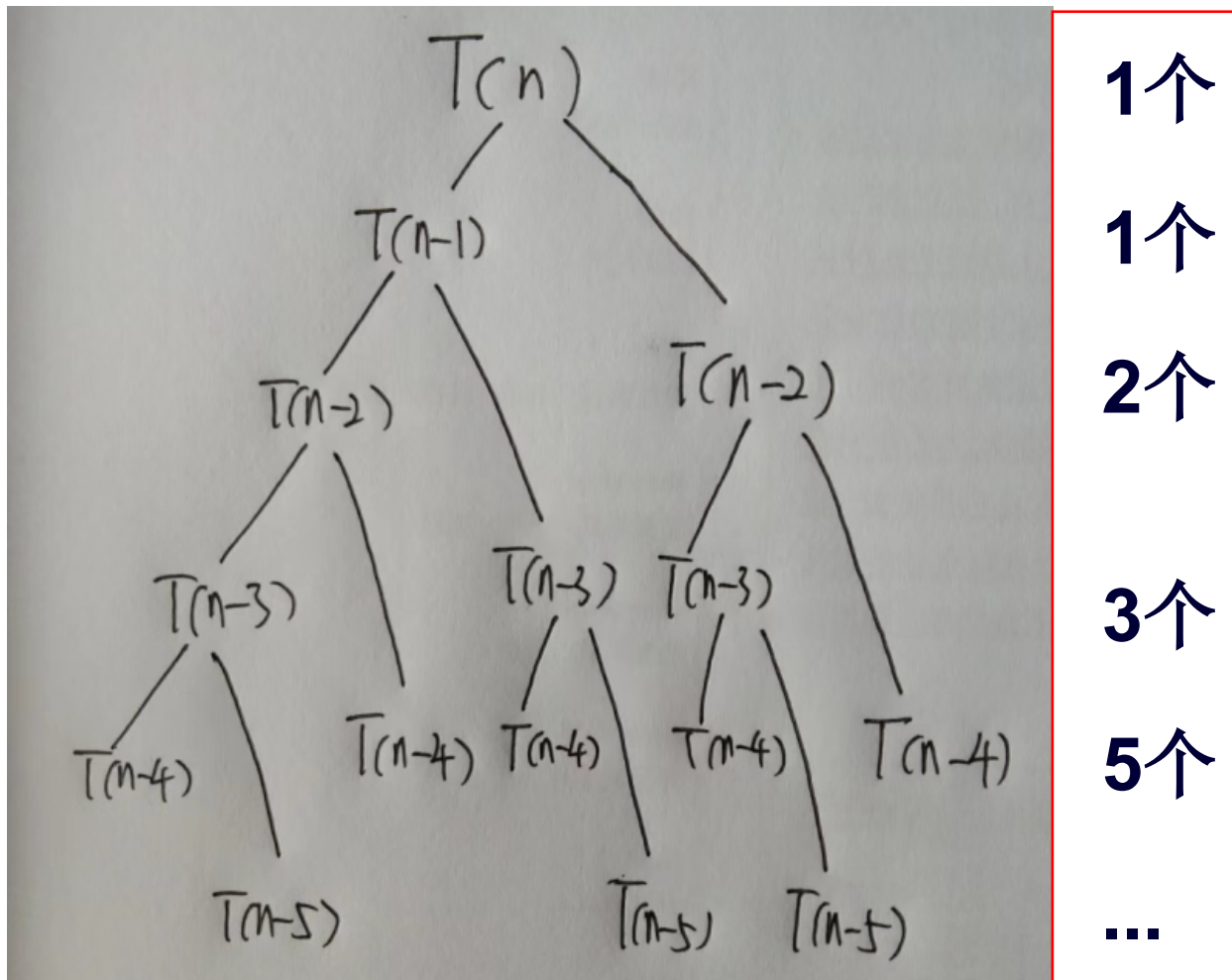
当 $n>2$

$$T(n)=O(2^n)$$



$$F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left[\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \right]$$

$$S_n = F_{n+2} - 1$$



$$T(n) = O\left(\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n\right) = \mathbf{O(1.618^n)}$$

二. 递归与分治

✓ 适用分治解决的问题特点:

(1) 原问题可以分解为若干规模较小的相同问题, 即该问题具有**最优子结构性质**。(前提)

(2) 子问题缩小到一定的程度就可以容易地解决。(大部分问题都满足)(递归出口)

(3) 子问题的解可以容易的合并为原问题的解。(关键)

(4) 各子问题相互独立, 即子问题之间不包含公共子问题。
(会影响效率)

✓ 分治法步骤: 分解-》求解-》合并

二. 递归与分治

讲过的例子：

- **递归**：简单选择排序、全排列、二叉树构建
- **排序**：快速排序、归并排序（自顶向下，自底向上）
- **查找**：n个数中求出最大/最小值（自顶向下，自底向上）；
第k小元素；查找两序列中位数
- **组合**：大整数乘法；最大连续子序列和；棋盘覆盖

关键：

- 如何将大问题分解为相同子问题
- 如何将子问题求解结果合并为大问题求解结果

三. 动态规划（填表法）

能采用DP求解的问题，一般具有3个性质：

- （1）**最优子结构**：问题的最优解，包含子问题的最优解。
（基本条件）。
- （2）**无后效性（马尔科夫性）**：即某阶段状态一旦确定，就不受这个状态以后决策的影响。
- （3）**有重叠子问题（重叠子结构）**：子问题之间不独立，一个子问题在下一阶段决策中可能被多次使用到。（不必要，但**关乎效率**）

三. 动态规划

动态规划方法分类:

◆ 自底向上的动态规划

◆ 自顶向下的动态规划: 递归+备忘录

三. 动态规划DP

讲过的例子:

- 走台阶、最少张数钞票找零、求解组合数
- 整数分解
- 矩阵连乘问题(最佳次序)
- 0-1背包问题
- 资源分配
 - 最大连续子序列和
 - 最长递增子序列
 - 最长公共子序列
 - 编辑距离

三. 动态规划DP

可以先考虑穷举思路，发现隐藏其中的“最优子结构”和“重复子问题”，再寻找问题的递推关系。

动态规划 \neq 穷举 \neq 分治

步骤：

- ①将大问题转换为小问题（状态转移），分析问题最优子结构
- ②定义问题状态和状态之间的关系（状态转移方程，确定dp含义）。
- ③以自底向上或自顶向下（备忘录法）方式填表或求解。
- ④根据计算最优值时得到的信息，构造问题最优解。

四. 贪心算法

✓ 贪心算法通过做一系列的贪心选择（当前看起来最好的选择），给出某一问题的最优解。对算法中的每一个决策点做出当时看起来最佳的选择。

✓ 适合贪心求解的问题：

贪心选择性质：问题的整体最优解可以通过一系列局部最优选择，即贪心选择来达到。

最优子结构性质：一个大问题的最优解包含着它子问题的最优解

✓ 贪心法不能保证问题总能得到最优解。

四. 贪心算法

讲过的例子:

- 汽车加油问题
- 活动安排问题/蓄栏保留问题/区间相交问题
- 购买股票/摇摆序列
- 多机调度
- 移除 k 个数字
- 跳跃游戏

五-六. 回溯与分支限界

□ 解空间树结构

子集树

排列树

m叉树

扩展结点：一个正在产生儿子的结点（某时刻只有1个）

活结点：一个自身已经生成，但儿子还没有全部生成的结点

死结点：一个所有儿子已经生成的结点

五-六.回溯与分支限界

- ◆ **回溯：深度遍历解空间**
- ◆ **分支限界：广度遍历解空间**
 - 队列式分支限界
 - 优先队列式分支限界
- ◆ **时间复杂度高，一般需要设计剪枝函数**
 - 约束函数：剪去不满足约束条件的子树
 - 限界函数：剪去不能得到最优解的子树

五-六.回溯与分支限界

讲过的例子:

回溯

- 子集树: 0-1背包问题、最大团
- 排列树: n 后问题、哈密顿回路、TSP
- m 叉树: n 皇后问题、地图着色

分支限界

- 0-1背包
- 单源最短路径
- 八数码问题
- 流水作业调度问题

七、随机算法

- **数值随机算法：**常用于数值问题的求解，这类算法所得到的往往是近似解，而且近似解的精度随计算时间的增加不断提高。（求PI, 求积分、求不规则图形面积等）
- **舍伍德（Sherwood）算法：**引入随机性消除算法的时间复杂性与输入实例间的这种联系，降低最坏情况发生概率。总能求得问题的一个解，且所求得的解总是正确的。（快排、有序表查找等）

七、随机算法

- **拉斯维加斯 (Las Vegas) 算法。** 随机选择一步进行。可能找不到解，也可能很快找到解。但一旦找到解，一定是正确的解。需要多次运行算法。用以改善平均情况。
(求重复元素，N后问题，挑钥匙)
- **蒙特卡罗 (Monte Carlo) 算法。** 又称计模拟法、随机抽样技术。能够求得问题的一个解，但这个解未必是正确（最优）的。算法运行时间越长（抽样次数越多），得到正确解的概率越大。用以解决难题。（不规则图形面积等，大数的素数判定，主元素判定，挑苹果）

七、随机算法

- 拉斯维加斯 (Las Vegas) 算法。
- 蒙特卡罗 (Monte Carlo) 算法。

共同点：找到正确解的概率随着它所用的计算时间的增加而提高

不同点：

七、随机算法

□ 给定 n 个元素（ n 为偶数）的序列 A ，一半为0一半为1，想要找到一个元素为1的下标。

```
repeat:
  k = RandInt(n)
  if A[k] = 1, return k
return "Failed"
```

拉斯维加斯

```
repeat 300 times:
  k = RandInt(n)
  if A[k] = 1, return k
return "Failed"
```

蒙特卡洛

七、随机算法

□ 有一个1000000的整数集合，求其中位数。随机抽取 $m < 1000000$ ，将它们的中位数近似看做这个集合的中位数。随着 m 的增大，这个结果是正确解的概率也在增加。但除非 $m = 1000000$ ，否则无法知道近似结果知否真实。

蒙特卡洛

□ 拉斯维加斯算法，也是随机选择或采样。运行（采样）次数越多，得到正确解的概率逐渐增大。但过程中如果得到了正确解，则结束。

- 一、简答题（每题5分，共20分）
- 二、选择题（每空1分，共10分）
- 三、填空题（每空2分，共20分）
- 四、算法构造题（每小题10分，共30分）
- 五、算法设计(每小题10分，共20分)