



## 第二章 导引与基本数据结构





# 目录

- 2.1 算法
- 2.2 分析算法
- 2.3 用SPARKS语言写算法
- 2.4 基本数据结构 (略)





## 2.1 算法

- 什么是算法
- 算法的五个重要特性
- 计算过程与算法的区别
- 问题的求解过程
- 算法学习的基本内容



# 什么是算法

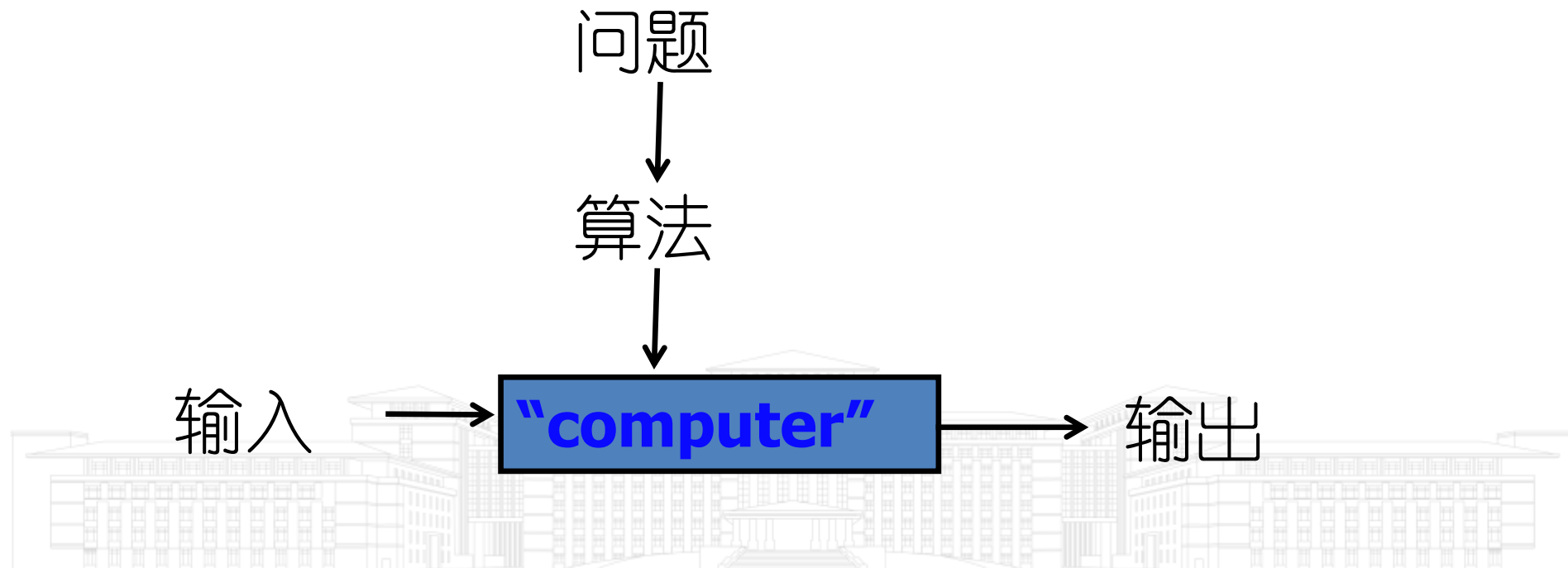
- 对于这个概念，没有一个大家公认的定义。
- 算法的非形式描述：算法就是一组有穷的规则，它规定了解决某一特定类型问题的一系列运算。

Knuth给出的概念



# 什么是算法？

- **对算法的基本共识：**算法是一系列解决问题的明确指令，也就是说，对于符合一定规范的输入，能够在有限时间内获得要求的输出。



# 算法(Algorithm)的五个重要特性

- 满足如下五条特性的一组规则才能被称为算法
  - 有穷性(Finiteness)
  - 确定性 (Definiteness)
  - 输入 (Input)
  - 输出(Output)
  - 可行性 (Effectiveness)



# 欧几里得算法

## The Euclidean Algorithm

**Procedure Euclid (m, n)**

// 求正整数m和n ( $m \geq n$ )的最大公因数

$r \leftarrow \text{Mod}(m, n)$

**While**  $r \neq 0$  **Do**

$m \leftarrow n, n \leftarrow r, r \leftarrow \text{mod}(m, n).$

**Repeat**

**Return** n

**End Euclid**



# 1. 有穷性 (Finiteness)

- 一个算法必须在有限步骤之后终止。
- 在Euclid算法中，对于任何给定的 $n$ ，随着算法的推进 $n$ 不断减小， $n$ 的变化是一个非0整数的递减序列，Euclid算法必然会在有限步骤后终止。
- 如果 $m$ 和 $n$ 的值非常大呢？
  - 也仅仅是增加了算法的步骤数，Euclid算法仍然会在有限步骤之后终止





## 2. 确定性 (Definiteness)

- 一个算法的每个步骤都必须精确定义；要执行的每个动作都必须严格地、无歧义地描述清楚
- 在Euclid算法中，因为m和n约定为正整数，所以求余操作 $\text{mod}(m,n)$ 是确定的。如果没有正整数的约定呢？
- 求余操作就是不确定的。 $\text{Mod}(-10, 2.189)$ 是什么？ $\text{Mod}(598,0)$ 是什么？不确定！！！！



### 3. 输入 (input)

- 一个算法有0个或多个输入，是在算法开始之前最初赋给它的量
- 这些输入是从特定的对象集合中取出的
- Euclid算法中，有几个输入？
- 两个输入： $m$ 和 $n$ ，且二者都是从正整数集合中取出的



## 4. 输出 (output)

- 一个算法有一个或多个输出：这些输出是和输入有特定关系的量
- Euclid算法的输出是什么？
- 有一个输出，是两个输入 ( $m$ 和 $n$ ) 的最大公因数



# 对算法的两种理解

- 算法就是能够对于一些给定的输入数据进行一系列的**操作**，将它们转化成输出的**处理过程**。
- 算法就是解决一个定义好的问题的**工具**，问题的定义详细说明了输入和输出的关系。



## 5. 可行性 (Effectiveness)

- 一个算法被认为是可行的，是指它的所有运算都是基本的运算，**理论上**可用纸和笔**在有限时间内精确完成**
- Euclid算法中涉及的运算包括
  - **整数**相除求余
  - 检查一个整数是否为0
  - 赋值运算

全是基本运算，  
可在有限时间内  
精确完成

如果运算涉及的值是有无穷小数的实数，同样的运算就不具有可行性

# 对有穷性的进一步说明

- 要说明的是，就实用而言，有穷性的限制实际上不够强。
- 一个有用的算法，不仅要求步骤有限，而且要求非常有限的、合理的步骤数。

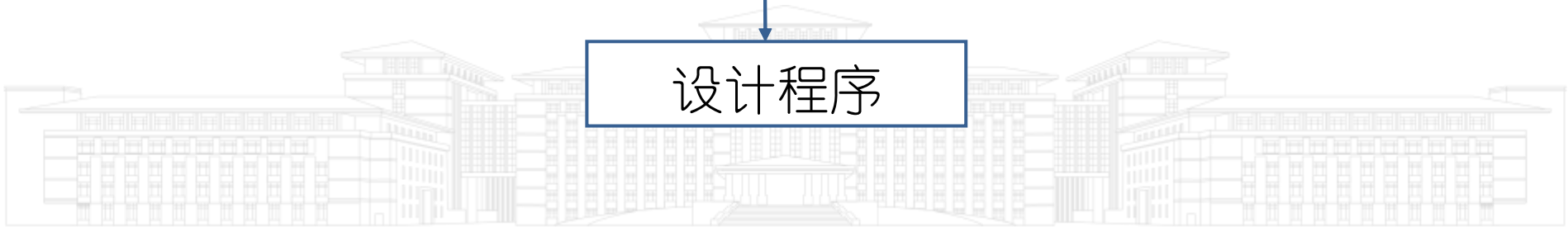
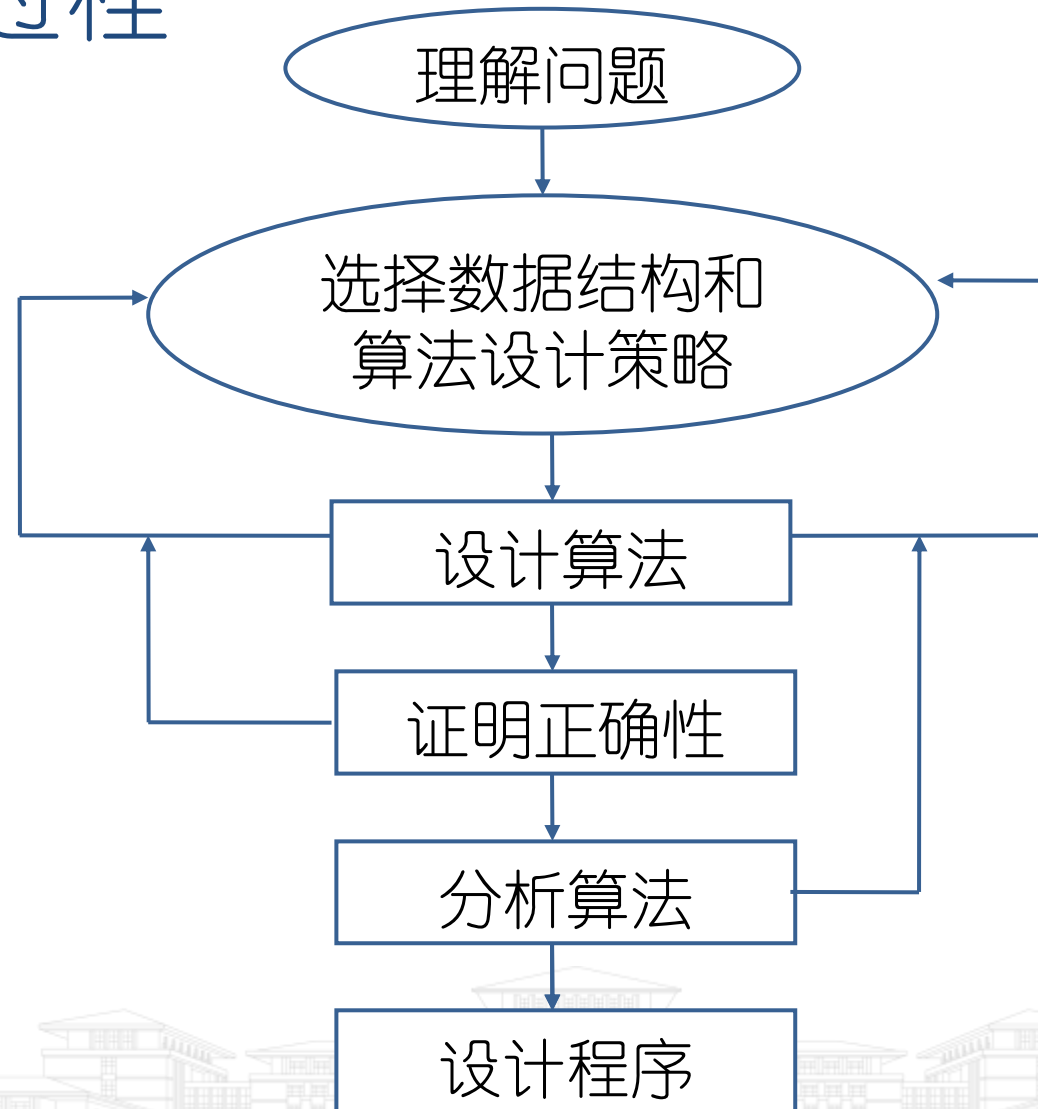


# 计算过程与算法的区别

- 计算过程可以不满足算法的性质有穷性。
- 例如操作系统，当没有任务时，操作系统并不终止，而是处于等待状态，直到有新的任务启动，因而不是一个算法。
- 程序 = 算法 + 数据结构 (By Niklaus Wirth )



# 问题的求解过程





# 算法学习的基本内容

- 如何设计算法
- 如何表示算法
- 如何确认算法
- 如何分析算法
- 如何测试程序



# 如何设计算法

- 面对具体问题，运用一些基本设计策略，规划算法。
  - 被实践证明是有用的
  - 计算机科学、运筹学、电器工程等领域
  - 设计出很多精致有效的好算法
- 掌握这些策略，设计出更多的好算法



# 如何表示算法

- 设计的算法要用恰当的方式地表示出来
- 采用结构程序设计的方式
- SPARKS**程序设计语言——简单明了



# 如何确认算法

- 算法确认(**algorithm validation**)——证明该算法对所有可能的合法输入，都能给出正确答案
- 算法确认的目的——确保该算法能正确无误地工作
  - 穷举法
  - 推理——数学归纳法、反证法
  - 构造性证明
  - 测试



# 如何分析算法

- 分析执行一个算法时，
  - 占用多少CPU时间完成运算；
  - 占用多少存储器的存储空间，存放程序和数据。
- 即对一个算法需要多少计算时间和存储空间，做定量分析。



# 测试程序

- 调试——调试只能指出有错误，而不能指出它们不存在错误。
  - 源于程序正确性的证明还没有取得突破性进展。
- 时空分布图
  - 用各种给定数据执行调试后的程序
  - 测定计算时间和空间
  - 印证之前的分析是否正确
  - 指出实现最优化的有效逻辑位置



## 2.2 分析算法

- 算法分析目的
- 算法分析的准备工作的
- 计算时间的渐进表示
- 一些证明方法
- 作时空性能分布图



# 算法分析的目的

- 算法分析(analysis of algorithms)是对一个算法需要多少**计算时间**和**存储空间**作定量的分析。
  - 确定算法在什么样的环境下能够有效地运行。
- 分析在**最好**、**最坏**和**平均**情况下的执行情况。
  - 对同一问题不同算法的有效性作出比较。





# 时间复杂性的形式化定义

- 算法的时间复杂性 $T(n)$ ;
- 算法的空间复杂性 $S(n)$ ;
- 其中 $n$ 是问题的规模。

最坏情况下:  $T_{\max}(n) = \max \{ T(I) \mid \text{size}(I)=n \}$

最好情况下:  $T_{\min}(n) = \min \{ T(I) \mid \text{size}(I)=n \}$

平均情况下:  $T_{\text{avg}}(n) = \sum_{\text{size}(I)=n} p(I)T(I)$

其中 $I$ 是问题的规模为 $n$ 的实例,

$p(I)$ 是实例 $I$ 出现的概率。



# 算法运行假定的计算机类型

- 要求独立于具体的软硬件环境单纯分析算法。
- 假定使用一台通用计算机
  - 顺序处理每条指令；
  - 存储容量足够大；
  - 存取时间恒定。



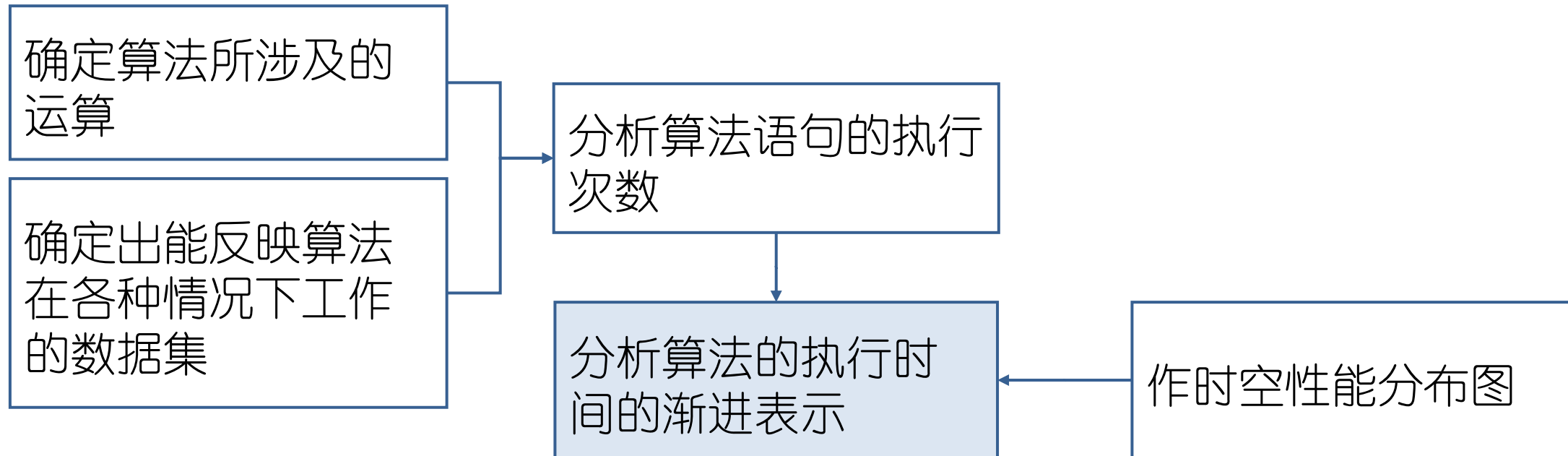
# 算法分析过程

## 全面分析的两个阶段

准备工作

事前分析

事后测试



# 准备工作

- 首先确定使用哪些**运算**以及执行这些运算所用的时间。
  - 基本运算
  - 由一些更基本的任意长序列的运算所组成的复杂运算
- 其次是要确定出能反映算法在各种情况下工作的数据集。
  - 编造出能产生**最好**、**最坏**和**有代表性**情况的数据配置
  - 通过使用这些数据来运行算法，以更好地了解算法的性能

算法分析最重要和最富于创造性的工作。

# 基本运算

- 时间囿界于常数的运算
  - 加、减、乘、除整数算术运算
  - 浮点算术、字符比较、对变量赋值、过程调用等
- 每种运算所用时间虽然不同，但都只花费一个固定量的时间



# 复杂运算

- 由一些更基本的任意长序列的运算组成，如：两个字符串的比较运算
  - 一系列字符比较指令
  - 一个字符的比较时间——囿界于常数
  - 字符串比较的时间总量则取决于字符串的长度



# 全面分析算法的两个阶段

- 事前分析(a priori analysis)
  - 确定每条语句的执行次数
  - 求出该算法的一个时间限界函数(关于问题规模 $n$ 的函数)
- 事后测试(a posteriori testing)
  - 作时空性能分布图





# 运行时间的度量单位

- 方法1：使用时间的标准度量单位（秒、毫秒）来度量算法程序的运行时间。

其明显缺陷

- 依赖于特定计算机的运行速度；
- 依赖于算法程序实现的质量；
- 依赖于使用哪种编译器将程序转化为机器语言；
- 对实际运行时间进行计时也比较困难。





例：计算语句 $x \leftarrow z + y$ 在下面三个程序段中的执行次数

程序段1

```
begin  
 $x \leftarrow z + y$   
end
```

1次

程序段2

```
begin  
for  $i \leftarrow 1$  to  $n$  do  
     $x \leftarrow z + y$   
end
```

$n$ 次

程序段3

```
begin  
for  $i \leftarrow 1$  to  $n$  do  
    for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do  
         $x \leftarrow z + y$   
    end  
end
```

$n^2$ 次



# 运行时间的度量单位

- 方法2：统计算法每一步操作的执行次数。

缺点：过于困难、且没有必要

只需要：

- (1)找出算法中最重要的操作（对总运行时间贡献最大的操作）——基本操作（**basic operation**）；
- (2)然后计算在该算法中基本操作运行的次数——引入渐进表示



# 欧几里得算法

## The Euclidean Algorithm

**Procedure Euclid (m, n)**

**// 求正整数m和n ( $m \geq n$ )的最大公因数**

**$r \leftarrow \text{Mod}(m, n)$**

**While  $r \neq 0$  Do**

**$m \leftarrow n, n \leftarrow r, r \leftarrow \text{mod}(m, n).$**

**Repeat**

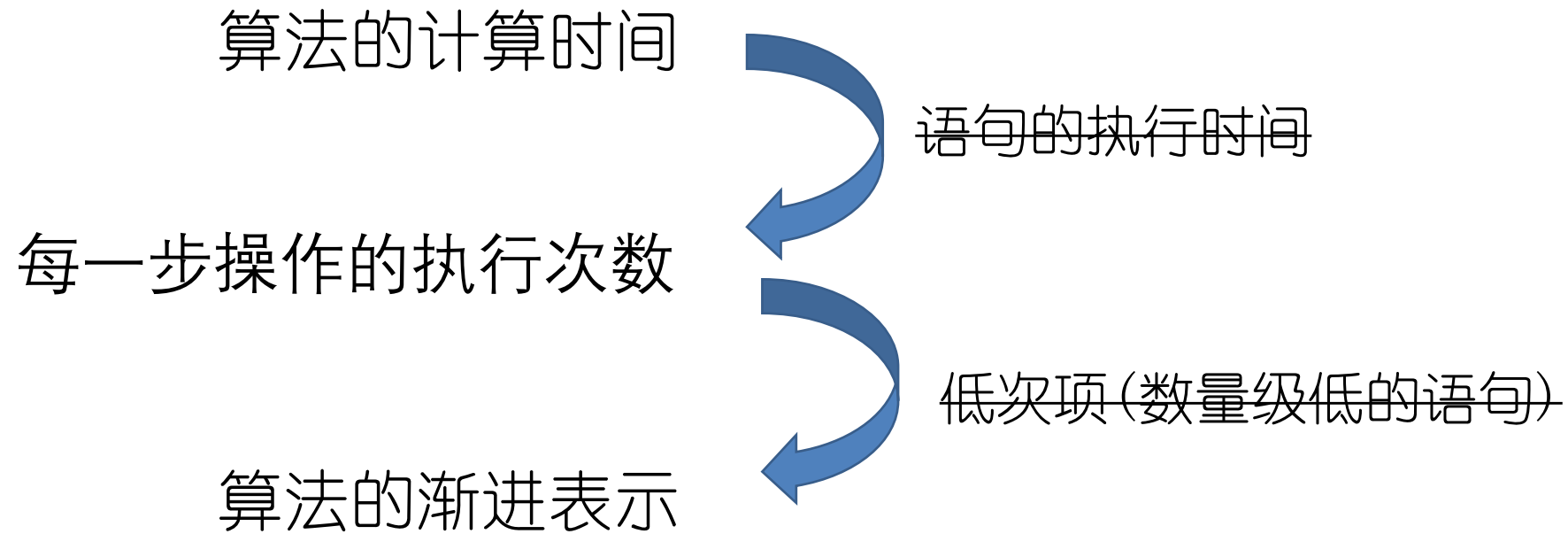
**Return n**

**End Euclid**

不难发现算法中的基本操作：通常是算法最内层循环中最费时的操作



# 总结



准确分析出每一步操作的执行次数是很困难的，因此我们对事前分析的计算时间进行渐进表示。



# 计算时间的渐进表示

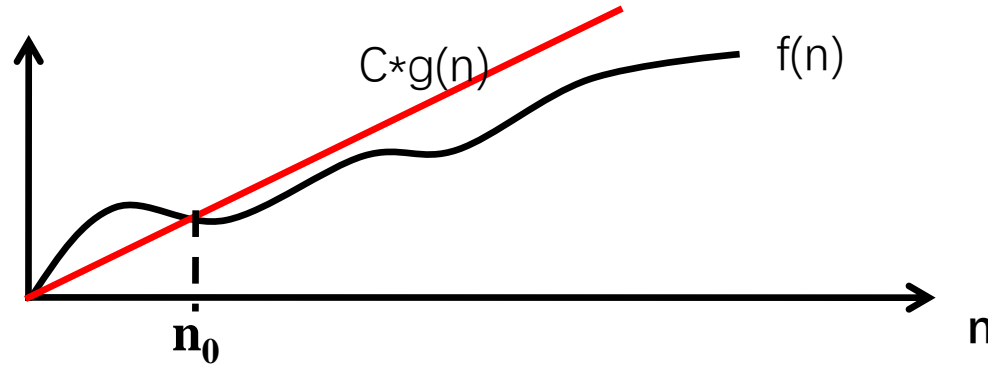
- 定义2.1:  $f(n) = O(g(n))$
- 定义2.2:  $f(n) = \Omega(g(n))$
- 定义2.3:  $f(n) = \Theta(g(n))$
- 定理2.1
- $n$ 表示问题规模,
  - 输入或输出量;
  - 两者之和;
  - 其中之一的一种测度。
- $f(n)$  表示算法的计算时间。
- $g(n)$ 是在事前分析中确定的某个形式简单的函数。

$f(n)$ 与机器和语言有关, 而 $g(n)$ 是独立于机器和语言的。



## 定义2.1

$$f(n) \in O(g(n))$$



如果存在两个正常数 $c$ 和 $n_0$ ，对于所有的 $n \geq n_0$ ，有 $|f(n)| \leq c|g(n)|$ ，则记作： $f(n) = O(g(n))$ ，称 $g(n)$ 是 $f(n)$ 的一个渐进上限。

- 当 $n$ 充分大时， $f(n)$ 有上界，一个常数倍的 $g(n)$ 是 $f(n)$ 的一个上界， $f(n)$ 的数量级就是 $g(n)$ 。
- $f(n)$ 的阶不高于 $g(n)$ 的阶。
- 在确定 $f(n)$ 的数量级时，总是试图求出最小的 $g(n)$ 。
- 有关证明中，找出 $c$ 和 $n_0$ 是关键。

判断  $f(n) = O(g(n))$  ?

基于定义证明你的判断

- $f(n) = 3n$ ,  $g(n) = n$
- $f(n) = n + 1024$ ,  $g(n) = 1025n$
- $f(n) = 2n^2 + 11n - 10$ ,  $g(n) = 3n^2$
- $f(n) = n^2$ ,  $g(n) = n^3$
- $f(n) = n^3$ ,  $g(n) = n^2$



# 判断 $f(n) = O(g(n))$ ?

**存在正常数  $c$  和  $n_0$ ，对于所有的  $n \geq n_0$ ，有  $|f(n)| \leq c |g(n)|$**

- 例1.  $f(n) = 3n$ ,  $g(n) = n$

是否存在  $c$  和  $n_0$ ，对于所有的  $n \geq n_0$ ，满足  $3n \leq cn$ ，

只需  $c=3$ ,  $n_0=1$

证明： $\exists c=3, n_0=1, \forall n \geq n_0$ ，均有  $3n \leq cn$ ，故  $f(n) = O(g(n))$ 。

- 例5.  $f(n) = n^3$ ,  $g(n) = n^2$

分析：对于任何正常数  $c$  和  $n_0$ ，存在  $n_1 \geq n_0$ ，使得  $|f(n_1)| > c |g(n_1)|$

往证： $\forall$  正常数  $c$  和  $n_0$ ， $\exists n_1 \geq n_0$ ，使得  $n_1^3 > cn_1^2$

只需  $n_1 > c$  即可

证明： $\forall$  正常数  $c$  和  $n_0$ ， $\exists n_1 = \max\{n_0, c+1\}$

使得  $n_1^3 > cn_1^2$ ，故  $n^3 \neq O(n^2)$ 。证毕。





# $O$ 性质

对于非负的 $f(n)$ 和 $g(n)$ ，根据定义2.1，有如下性质：

1.  $O(f(n)) + O(g(n)) = O(\max(f(n), g(n)))$  ;
2.  $O(f(n)) + O(g(n)) = O(f(n) + g(n))$  ;
3.  $O(f(n)) \cdot O(g(n)) = O(f(n) \cdot g(n))$  ;
4. 如果 $g(n) = O(f(n))$ ，则 $O(f(n)) + O(g(n)) = O(f(n))$  ;
5.  $O(cf(n)) = O(f(n))$ ，其中 $c$ 是一个正的常数；
6.  $f(n) = O(f(n))$ 。



证明  $O(f(n)) + O(g(n)) = O(\max\{f(n), g(n)\})$

不妨设  $p(n) = \max\{f(n), g(n)\}$

设  $f'(n) = O(f(n))$ , 则存在  $c_1, n_1$ , 当  $n \geq n_1$  时,  $f'(n) \leq c_1 * f(n)$

设  $g'(n) = O(g(n))$ , 则存在  $c_2, n_2$ , 当  $n \geq n_2$  时,  $g'(n) \leq c_2 * g(n)$

则  $O(f(n)) + O(g(n)) = f'(n) + g'(n)$

当  $n \geq \max\{n_1, n_2\}$  时,

$f'(n) + g'(n) \leq c_1 * f(n) + c_2 * g(n) \leq c_1 * p(n) + c_2 * p(n) = (c_1 + c_2) * p(n)$

即存在  $c_3 = c_1 + c_2$ ,  $n_3 = \max\{n_1, n_2\}$ , 当  $n \geq n_3$  时,  $f'(n) + g'(n) \leq c_3 * p(n)$

故  $O(f(n)) + O(g(n)) = O(\max\{f(n), g(n)\})$



## 定理2.1

若 $A(n)=a_m n^m+\dots+a_1 n+a_0$ 是一个 $m$ 次多项式，则 $A(n)=O(n^m)$ 。

证明：取 $n_0=1$ ，当 $n \geq n_0$ 时

由 $A(n)$ 的定义和不等式关系 $|A+B| \leq |A|+|B|$ 有

$$\begin{aligned}|A(n)| &= |a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0| \leq |a_m| n^m + \dots + |a_1| n + |a_0| \\ &= (|a_m| + |a_{m-1}|/n + \dots + |a_0|/n^m) n^m \\ &\leq (|a_m| + |a_{m-1}| + \dots + |a_0|) n^m\end{aligned}$$

取  $c = |a_m| + |a_{m-1}| + \dots + |a_0|$ ，有 $|A(n)| \leq c n^m$

即： $A(n)=O(n^m)$ ，定理得证。

定理2.1：若 $A(n)=a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$ 是一个 $m$ 次多项式，则 $A(n)=O(n^m)$ 。

- 定理2.1表明，变量 $n$ 的最高阶数为 $m$ 的任一多项式，与 $n^m$ 同阶。因此一个计算时间为 $m$ 阶多项式的算法，其时间都可以用 $O(n^m)$ 来表示。
- 若一个算法有数量级为 $c_1 n^{m_1}$ ， $c_2 n^{m_2}$ ，...  $c_k n^{m_k}$ 的 $k$ 个语句，则算法的数量级及计算时间就是

$$c_1 n^{m_1} + c_2 n^{m_2} + \dots + c_k n^{m_k} = O(n^m), \quad m = \max\{m_i | 1 \leq i \leq k\}$$



# 数量级对算法有效性的影响

- 从计算时间上算法可以分为两类：

- 多项式时间算法(**polynomial time algorithm**):用多项式来对其计算时间限界的算法

$$O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(n^3)$$

- 指数时间算法(**exponential time algorithm**):计算时间用指数函数限界的算法

$$O(2^n) < O(n!) < O(n^n)$$



# 不同时间复杂性函数的对比

T(n) 单位	logn	n	nlogn	$n^2$	$n^3$	$n^5$	$2^n$	$3^n$	$n!$
微秒									
n=10	3.3	10	33	100	1 毫秒	0.1 秒	1 毫秒	59 毫秒	3.6 秒
n=40	5.3	40	213	1600	64 毫秒	1.3 分	12.7 天	3855 世纪	$10^3$ 世纪
n=60	5.9	60	354	3600	216 毫秒	7.6 分	366 世纪	$1.3 \times 10^{13}$ 世纪	$10^{66}$ 世纪

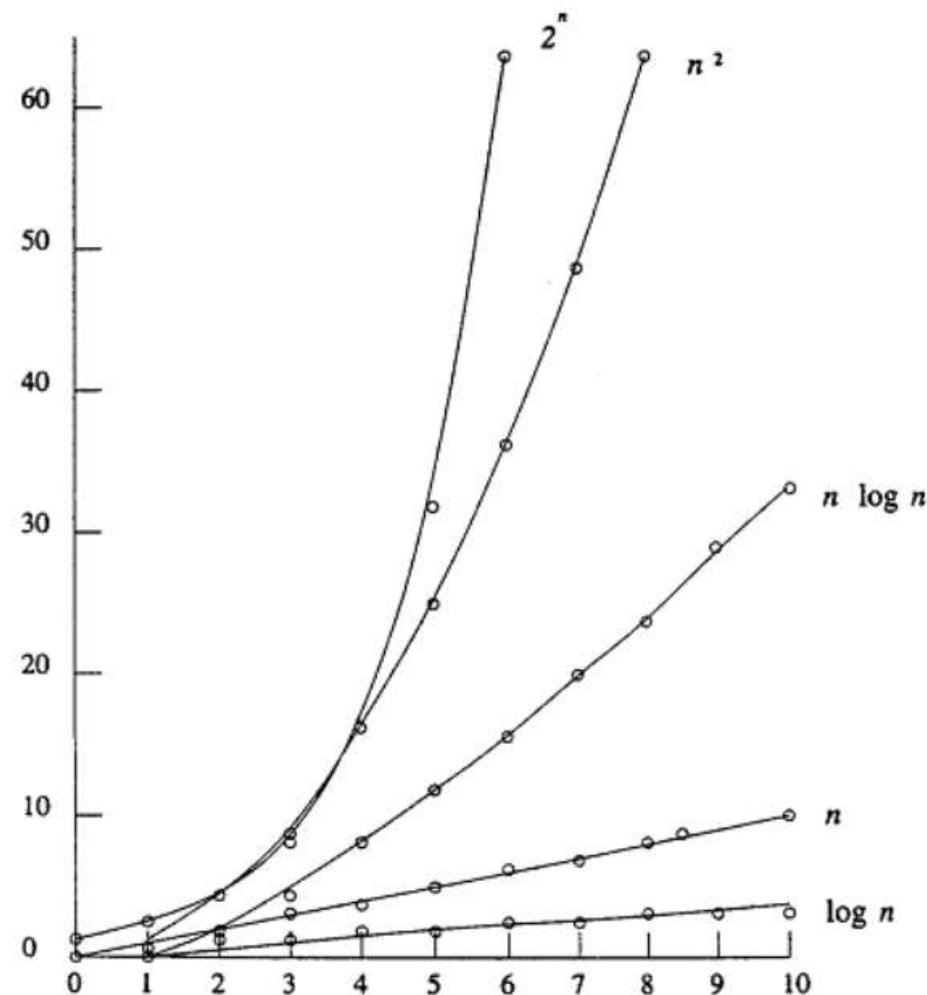
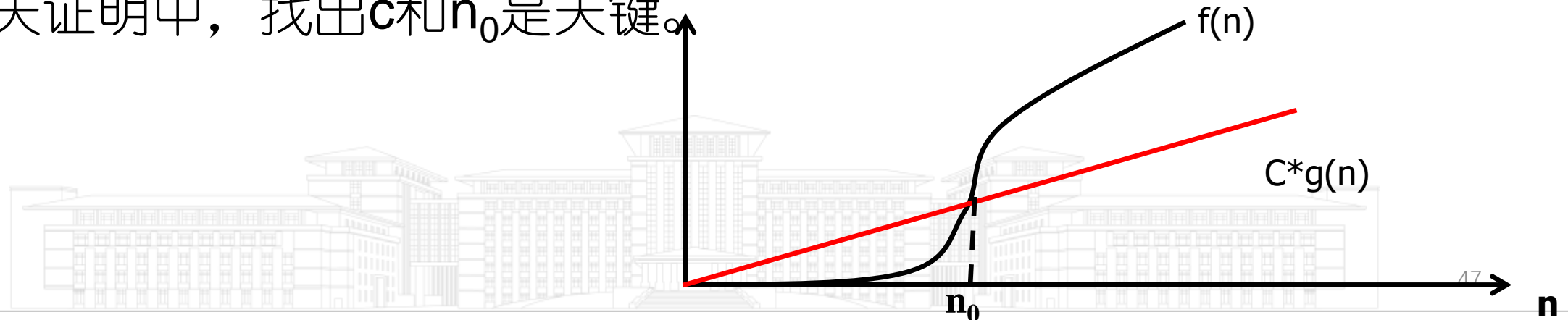


图2-1 时间复杂度函数曲线 [blog.csdn.net/qq\\_41855733](http://blog.csdn.net/qq_41855733)

## 定义2.2

如果存在两个正常数 $c$ 和 $n_0$ ，对于所有的 $n \geq n_0$ ，有 $|f(n)| \geq c|g(n)|$ ，则记作： $f(n) = \Omega(g(n))$ 。

- 当 $n$ 充分大时， $f(n)$ 有下界，一个常数倍的 $g(n)$ 是 $f(n)$ 的一个下界。
- $f(n)$ 的阶不低于 $g(n)$ 的阶。
- 在确定 $f(n)$ 的下界时，总是试图求出最大的 $g(n)$ 。
- 有关证明中，找出 $c$ 和 $n_0$ 是关键。



# $\Omega$ 性质

对于非负的 $f(n)$ 和 $g(n)$ ，根据定义2.2，有如下性质：

1.  $\Omega(f(n)) + \Omega(g(n)) = \Omega(\min(f(n), g(n)))$  ;
2.  $\Omega(f(n)) + \Omega(g(n)) = \Omega(f(n) + g(n))$  ;
3.  $\Omega(f(n)) \Omega(g(n)) = \Omega(f(n) g(n))$  ;
4. 如果 $g(n) = \Omega(f(n))$ ，则 $\Omega(f(n)) + \Omega(g(n)) = \Omega(f(n))$  ;
5.  $\Omega(cf(n)) = \Omega(f(n))$ ，其中 $c$ 是一个正的常数；
6.  $f(n) = \Omega(f(n))$ 。





## 定义2.3

如果存在正常数 $c_1, c_2$ 和 $n_0$ , 对于所有的 $n \geq n_0$ , 有 $c_1|g(n)| \leq |f(n)| \leq c_2|g(n)|$ , 则记作:  $f(n) = \Theta(g(n))$ 。

若 $f(n) = \Theta(g(n))$ , 说明

- $f(n)$ 和 $g(n)$ 时间复杂度相同, 或者说二者是“同阶”的



# 渐近表示函数的若干性质

- 传递性

- $f(n) = \Theta(g(n)), \quad g(n) = \Theta(h(n)) \Rightarrow f(n) = \Theta(h(n));$
- $f(n) = O(g(n)), \quad g(n) = O(h(n)) \Rightarrow f(n) = O(h(n));$
- $f(n) = \Omega(g(n)), \quad g(n) = \Omega(h(n)) \Rightarrow f(n) = \Omega(h(n));$

- 反身性

- $f(n) = \Theta(f(n));$
- $f(n) = O(f(n));$
- $f(n) = \Omega(f(n)).$



# 常用的整数求和公式

$$\sum_{1 \leq i \leq n} 1 = \Theta(n)$$

$$\sum_{1 \leq i \leq n} i = n(n+1)/2 = \Theta(n^2)$$

$$\sum_{1 \leq i \leq n} i^2 = n(n+1)(2n+1)/6 = \Theta(n^3)$$

通式:  $\sum_{1 \leq i \leq n} i^k = \frac{n^{k+1}}{k+1} + \frac{n^k}{2} + \text{低次项} = \Theta(n^{k+1})$



# 一些数学证明方法

- 直接证明:  $P \rightarrow Q$
- 间接证明:
  - 反证法
  - 举反例
- 数学归纳法:
  - 初始归纳:  $i=1$  结论成立;
  - 归纳假设: 若  $i=n-1$  时成立;
  - 归纳证明: 证明  $i=n$  时成立。





## 2.3 用SPARKS语言写算法

- 基本数据类型和变量命名规则
- 运算符
- 条件语句和循环语句
- 跳转语句
- 算法定义
- 算法的同质异相



# 基本数据类型和变量命名规则

- 基本数据类型：

整型(integer)，实型(real)，布尔型(boolean)，字符型(char)

布尔值：true，false

- 变量命名规则：

以字母开头，不允许使用特殊字符，不允许与保留字重复

例：integer x, y; char ch;

- 数组：任意整数下界和上界的多维数组：integer  $A(l_1:u_1, \dots, l_n:u_n)$

例：integer A(1:10); real B(3:6, 1:4);



# 运算符

- 赋值语句：变量  $\leftarrow$  表达式
- 逻辑运算符：and , or , not
- 关系运算符：< ,  $\leq$  , = ,  $\neq$  , > ,  $\geq$



# 条件语句和循环语句

- if语句

```
if 条件 then S1  
endif
```

```
if 条件 then S1  
else S2  
endif
```

- case语句

```
case  
: 条件 1:  $S_1$   
...  
: 条件 n:  $S_n$   
: else :  $S_{n+1}$   
endcase
```

- while语句

```
while 条件 do  
S  
repeat //条件为假, 循环结束
```

- loop语句

```
loop//条件为真, 循环结束  
S  
until 条件 repeat
```

- for语句

```
for 变量←初值 to 终值 by 变量增值 do  
S  
repeat
```



# 跳转语句

- goto 标号
- exit
  - 转到含有exit的最内层循环语句后面的第一条语句
- cycle
  - 结束本次循环
- return ( <表达式> )



# 算法定义

- SPARKS语言的输入、输出：
  - read (参数表) ; print (参数表) ;

- SPARKS语言的函数(过程)

procedure NAME(<参数列表>)

<说明部分>

S

return(<表达式>)

end NAME

函数名通常用大写字母

说明部分说明参数的数据类型  
和函数中使用的变量  
parameters 形式参数  
global 全局变量  
local 局部变量



# 算法的同质异相

```
procedure MAX(A, n, j)
  parameters real A(1:n);
  parameters integer n, j;
  global real xmax;
  local integer i;
  xmax ← A(1);
  for i ← 2 to n do
    if A(i) > xmax then
      xmax ← A(i);  j ← i
    endif
  repeat
  return xmax
end MAX
```

```
procedure MAX(A, n, j)
  global xmax, A(1:n);
  int i, n, j;
  xmax ← A(1);
  for i ← 2 to n do
    if A(i) > xmax then
      xmax ← A(i);  j ← i
    endif
  repeat
  return xmax
end MAX
```



# 作业

1. 如果  $g(n) = \Omega(f(n))$  , 则  $\Omega(f(n)) + \Omega(g(n)) = \Omega(f(n))$  ; ?
2.  $\Omega(cf(n)) = \Omega(f(n))$  , 其中  $c$  是一个正的常数; ?
3.  $\Theta(f(n)) + \Theta(g(n)) = \Theta(\min(f(n), g(n)))$  ?
4.  $\Theta(f(n)) + \Theta(g(n)) = \Theta(\max(f(n), g(n)))$  ?
5.  $\Theta(f(n)) + \Theta(g(n)) = \Theta(f(n) + g(n))$  ?
6.  $O(f(n)) * O(g(n)) = O(f(n) * g(n))$ 
  - 若成立, 证明之; 不成立, 举反例。



# 课程之外

- 授人以鱼不如授人以渔
- 开阔思路,训练思维
- 方法永远拥有理性的特点





# 本章结束

