

# 数据结构与算法

## Data Structures and Algorithms

张正

## 本章主要内容

1.1	数据结构研究对象
1.2	数据结构发展概况
1.3	抽象数据型( <b>ADT</b> )*
1.4	数据结构与程序设计
1.5	算法描述与算法分析*

## 1.4 数据结构与程序设计

**Algorithms + Data Structures = Programs**

**算法 + 数据结构 = 程序设计**

尼古拉斯·沃斯 (Niklaus Wirth, 1934年2月15日) ;

生于瑞士温特图尔, 瑞士计算机科学家;

苏黎世工学院获得学士学位, 美国加州大学伯克利分校获得博士学位;

代表性著作有:

- 《系统程序设计导论》 (《Systematic Programming: An Introduction》, Prentice-Hall, 1973;
- 《算法+数据结构=程序》 (《Algorithms + Data Structures=Programs》, Prentice-Hall, 1976) ;
- 《算法和数据结构》 (《Algorithms and Data Structures》, Prentice-Hall, 1986) ;
- 《Modula-2程序设计》 (《Programming in Modula-2》, Springer, 1988, 第4版) 。
- 《PASCAL用户手册和报告: ISO PASCAL标准》 (《PASCAL User Manual and Report: ISO PASCAL Standard》, Springer, 1991) ;
- 《Oberon计划: 操作系统和编译器的设计》 (《Project Oberon: the Design of an Operating System and Compiler》, ACM Pr., 1992) ;
- 《Oberon程序设计: 超越Pascal和Modula》 (《Programming in Oberon: Steps beyond Pascal and Modula》, ACM Pr., 1992) ;
- 《数字电路设计教材》 (《Digital Circuit Design for Computer Science Students: An Introductory Textbook》, Springer, 1995) 。

获奖:

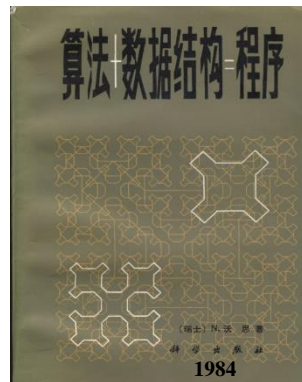
1984年: 获图灵奖 (ACM) ;

1983年: Emanuel Piore奖 (IEEE) ;

1992年: 加州大学伯克利分校命名沃斯为“杰出校友”。

1987年: 获计算机科学教育杰出贡献奖 (ACM) ;

1988年: 计算机先驱奖 (IEEE) ;



例一：求一元二次方程的根

$$x = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

这里的数据：a, b, c      三个离散的变量

例二：给定3个整型数，设计算法将3个整型数按升序排列

例三：给定100个整型数，设计算法将这100个整型数按升序排列

- (1) `int A[100]`；确定数据结构，组织数据；
- (2) “冒泡”排序算法；

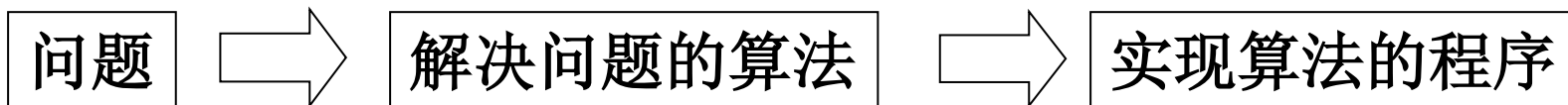
## 《数据结构与算法》

设计适合算法实现的数据结构；  
是对数据结构适用性的验证；  
侧重算法的实现；

## 《算法设计与分析》

用数学方法研究算法；  
侧重算法的正确性证明和算法分析；

## 问题总是先于算法



## 程序设计的四个里程碑：

①子程序、②高级语言、③结构程序设计、④面向对象(OOP)

## 结构化程序设计：

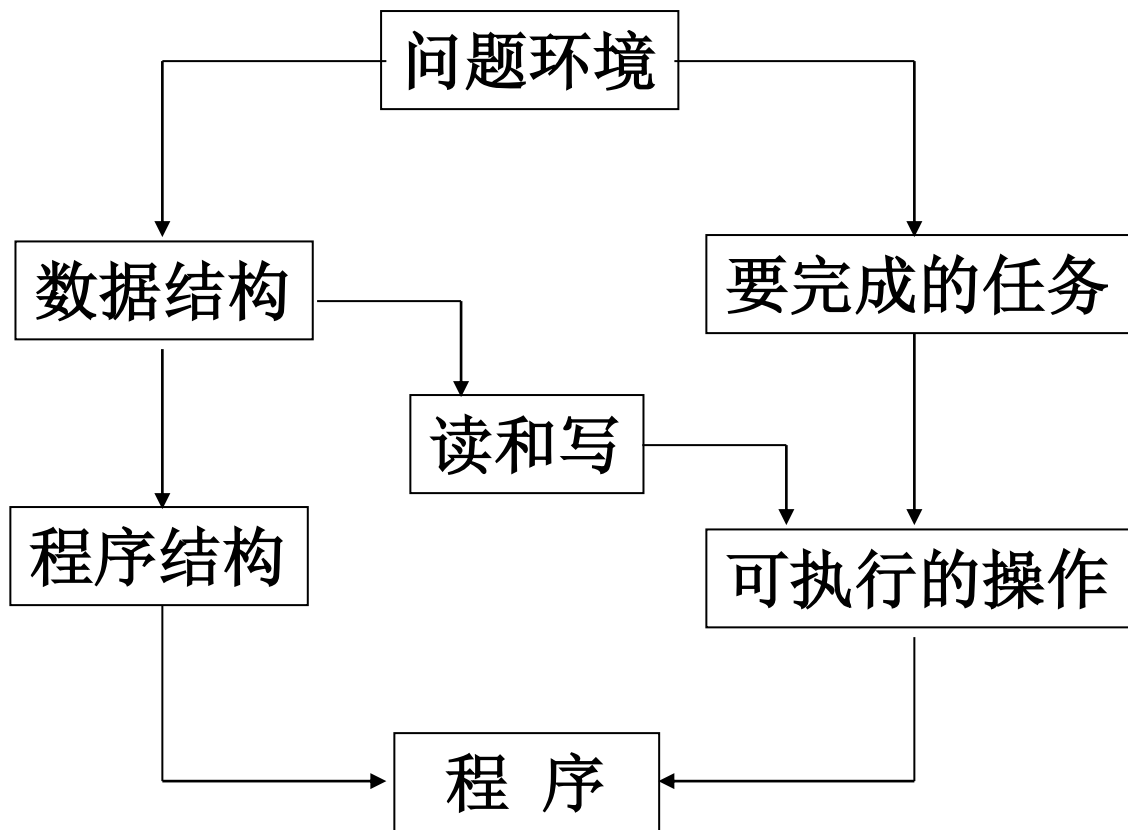
- ①限制使用GO TO语句（基于三种基本结构）；
- ②逐步求精的设计方法；
- ③自顶向下的设计、编码与调试；
- ④主程序员组的组织形式；



提高算法设计能力

读 → 用 → 改 → 设





程序结构基于数据结构的根源



## 基于数据结构的jackson设计方法:

- ①研究问题环境，确定要处理的数据结构；
- ②基于数据结构，形成程序结构（骨架）；
- ③用初等操作来定义要完成的任务，并分配初等操作。

## “从上到下，逐步求精”

“我们对复杂性问题的最重要的办法是抽象，对一个复杂问题，不应马上用计算机指令、数字与逻辑字来表示，而应该用较为自然的抽象语句来表示，从而得出抽象程序。抽象程序对抽象的数据进行某些特定的运算并用某些合适的记号(可能是自然语言)来表示。

对抽象程序作进一步的分解，并进入下一层的抽象，这样的精细化过程一直进行下去，直到程序能被计算机接受为止。

此时的程序可能是某种高级语言或机器指令书写的。”

——N. wirth

## 本章主要内容

1.1	数据结构研究对象
1.2	数据结构发展概况
1.3	抽象数据类型(ADT*)
1.4	数据结构与程序设计
1.5	算法描述与算法分析*

## 统考（408）数据结构考查内容

考查目标：

- 1、掌握数据结构的基本概念、基本原理和基本方法。
- 2、掌握数据的逻辑结构、存储结构及基本操作的实现，能够对算法进行基本的时间复杂度与空间复杂度的分析。
- 3、能够运用数据结构的基本原理和方法进行问题的分析与求解，具备采用C或C++语言设计与实现算法的能力。

## HIT考研大纲

考试要求

1. 要求考生全面系统地掌握数据结构与算法的基本概念、数据的逻辑结构和存储结构及操作算法，并能灵活运用；能够利用数据结构和算法的基本知识，为应用问题设计有效的数据结构和算法；能够分析算法的复杂性。
2. 要求能够用 C/C++/Java 等程序设计语言描述数据结构和算法。

## 1.5 算法描述与算法分析

**算法 (Algorithm)**：是对特定问题求解步骤的一种描述，它是指令（规则）的有限序列，其中每一条指令表示一个或多个操作。

- 算法是在有限步骤内求解某一问题所使用的一组定义明确的规则；
- 通俗点说，就是计算机解题的过程；
- 在这个过程中，无论是形成解题思路还是编写程序，都是在实施某种算法。前者是推理实现的算法，后者是操作实现的算法。





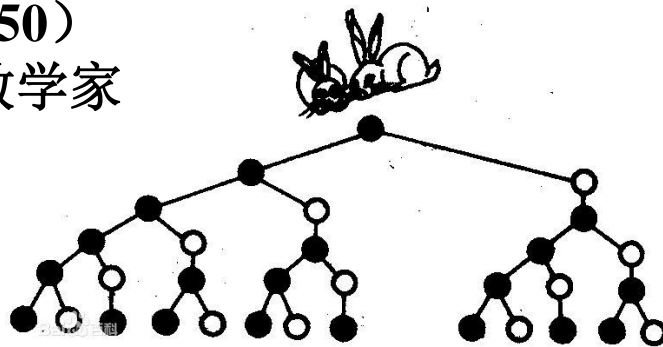
## 资料: Algorithm与Logarithm

- 早期的语言学家: algiros(费力的)+arithmos(数字)组合派生而成,但另一些人认为这个词是从“喀斯迪尔国王Algor”派生而来的;
- 数学史学家发现了algorism(算术)一词的真实起源:它来源于著名的*Persian Textbook*(《波斯教科书》)的作者的名字Abu Ja'far Mohammed ibn Mûsâ al-Khowârizm (约公元前825年)意思是“Ja'far的父亲, Mohammed和 Mûsâ的儿子, Khowârizm 的本地人”。Khowârizm 是前苏联ХИВА(基发)的小城镇。Al-Khowârizm 写了著名的书*Kitab al jabr w 'al-muqabala*(《复原和化简的规则》);另一个词,“algebra”(代数),是从他的书的标题引出来的;
- 牛津英语字典:这个词是由于同arithmetic(算术)相混淆而形成的错拼词。由algorism又变成algorithm;
- 德文数学词典 *Vollständiges Mathematisches Lexicon* (《数学大辞典》),给出了Algorithmus(算法)一词的如下定义:“在这个名称之下,组合了四种类型的算术计算的概念,即加法、乘法、减法、除法”。拉顶短语 *algorithmus infinitesimalis* (无限小方法),在当时就用来表示Leibnitz(莱布尼兹)所发明的以无限小量进行计算的微积分方法;
- 1950年左右,algorithm一词经常地同欧几里德算法(Euclid's algorithm)联系在一起。这个算法就是在欧几里德的《几何原本》中所阐述的求两个数的最大公约数的过程(即辗转相除法)。

从Fibonacci数列开始.....,神奇的数列!



(1175-1250)  
意大利数学家



经过月数	兔子对数
0	0
1	1
2	1
3	2
4	3
5	5
6	8
7	13
8	21
9	34
10	55
11	89
12	144

斐波那契在《算盘书》中提出了一个有趣的兔子问题:

一般而言, 兔子在出生两个月后, 就有繁殖能力, 1对兔子每个月能生出1对小兔子来。如果所有兔都不死, 那么1年以后可以繁殖多少对兔子?

我们不妨拿新出生的1对小兔子分析一下:

第1个月小兔子没有繁殖能力, 所以还是1对;

2个月后, 生下1对小兔总数共有2对;

3个月以后, 老兔子又生下1对, 因为小兔子还没有繁殖能力, 所以一共是3对;

..... 12个月以后呢?

**Fibonacci : 0, 1, 1, 2 , 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89,144,.....**

**Fibonacci 数列的生成规则:**  $F_n = \begin{cases} 0 & \text{如果 } n=0 \\ 1 & \text{如果 } n=1 \\ F_{n-1} + F_{n-2} & \text{如果 } n>1 \end{cases}$

$F_n \approx 2^{0.694n}$ , Fibonacci数增长的速度几乎与2的幂增长的速度相当!

$F_{30}$ 超过了100万,  $F_{100}$ 已经达到 21 位数字!

**$F_{200}$ 是多少? 谁能告诉 Fibonacci ?**

$\text{fib1}(200)$  执行的基本操作次数:

$T(200)=T(199)+T(198)+3 \geq 2^{138}$

以每秒33.86千万亿次的计算机测算 }

$\text{Fib1}(200)$ 的计算时间 $\geq 2^{82}$ 秒

```
Long int fib1(int n)
{
    if(n==0) return(0);
    if(n==1) return(1);
    return(fib1(n-1)+fib(n-2));
}
```



$F_n \approx 2^{0.694n} \approx (1.6)^n$ , 计算 $F_{n+1}$ 的时间是计算 $F_n$ 的1.6倍,  $F_{n+1} = 1.6F_n$

摩尔定律(Moore's law): 计算机的运算速度每年增长约1.6倍。



另外一个计算方法:

```
long int fib2( int n )  
{  
    long int F[200] , i ;  
    if( n==0 ) return(0) ;  
    F[0] = 0; F[1] = 1 ;  
    for(i=2; i<=200; i++)  
        F[i]=F[i-1]+F[i-2] ;  
    return(F[200]);  
}
```

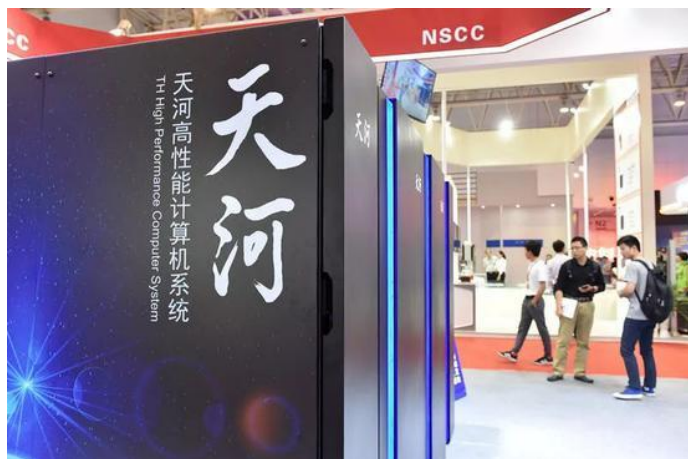
计算 $F_{200}$ 的时间 >  $1.11 \times 2^{56}$  年

**Fib2(n) 执行的基本操作次数  $T(n)$  是关于 $n$ 的线性函数!**

**$T(n) = O(f(n)) = O(n)$**

**这仅是以加法为基本操作, 你发现新的问题了吗?**





5月在天津举办的第二届世界智能大会上，中国国家超算天津中心对外展示了我国新一代百亿亿次超级计算机“天河三号”原型机，有望在2020年研制成功并重回超算榜首。

## 常见的计算机算法：

**递归技术：**最常用的算法设计思想，体现于许多优秀算法之中；  
**分治法：**分而制之的算法思想，体现了一分为二的哲学思想；  
**模拟法：**用计算机模拟实际场景，经常用于与概率有关的问题；  
**贪心算法：**采用贪心策略的算法设计；  
**状态空间搜索法：**被称为“万能算法”的算法设计策略；  
**随机算法：**利用随机选择自适应地决定优先搜索的方向；  
**动态规划：**常用的最优化问题解决方法。



## 对算法“正确性”的要求：

- ①不含语法错误；
- ②对于几组输入数据能得到满足要求的结果；
- ③对精心选择苛刻并带有刁难的数据能得到满足要求的结果；
- ④对于一切合法的输入均得到满足要求的结果；

## 算法描述：

- ①自然语言； ②程序设计语言； ③类语言\*；

## 关于本书采用的类语言描述：

- ①结构类型说明；
- ②输入输出约定( `cin >> v` , `cout << v` )；
- ③ **new** 和 **delete**；
- ④引入引用类型；
- ⑤其他；

## ■程序运行时间

影响算法执行的因素：

- ①算法实现后所消耗的时间\*\*；
- ②算法实现后所占存储空间的大小\*；
- ③算法是否易读、易移植等等其它问题。

影响时间特性的五个因素：

- ①算法选用的策略；
- ②程序运行时输入数据的总量，即问题的规模；
- ③对源程序编译所需的时间，产生机器代码的质量；
- ④计算机执行每条指令所需的时间/速度；
- ⑤程序中指令重复执行的次数\*。

**【定义】** 语句频度：语句重复执行的次数。

## 渐近时间复杂度（时间复杂度） $T(n)$

算法中基本操作重复执行的次数是问题规模 $n$ 的某个**频度**函数 $f(n)$ ，算法的时间度量记作：

$$T(n) = O(f(n))$$

它表示随问题规模 $n$ 的增大，算法执行时间的增长率和 $f(n)$ 的增长率相同。只与**基本运算频度**有关，即最深层循环内的语句。

## 渐近空间复杂度（空间复杂度） $S(n)$

$$S(n) = O(g(n))$$

### 运算法则：

设：  $T_1(n) = O(f(n))$ ，  $T_2(n) = O(g(n))$

加法规则：  $T_1(n) + T_2(n) = O(\max\{f(n), g(n)\})$

乘法规则：  $T_1(n) \cdot T_2(n) = O(f(n) \cdot g(n))$

## 渐近时间复杂度（时间复杂度） $T(n)$

算法中基本操作重复执行的次数是问题规模 $n$ 的某个**频度**函数 $f(n)$ ，算法的时间度量记作：

$$T(n) = O(f(n))$$

只与**基本运算频度**有关，即最深层循环内的语句。

例. 在数组 $A[0, \dots, n-1]$ 中，查找给定值 $k$ 的算法大致如下：

(1)  $i = n-1$ ;

(2) while ( $i \geq 0 \ \&\& \ A[i] \neq k$ )

(3)        $i--$ ;

(4) return  $i$ ;

最好时间复杂度？

最坏时间复杂度？ **一般考虑**

平均时间复杂度？

**$O(n)$**

若存在正的常数 $c$ 和函数 $f(n)$ ，使得对任何 $n \gg 2$ 都有：

$$T(n) \leq c \cdot f(n)$$

则认为在  $n$  足够大之后， $f(n)$  给出了  $T(n)$  增长速度的一个渐进上界，记为：

$$T(n) = O(f(n))$$

大O记号的性质：

(1) 对于任一常数 $c > 0$ ，有 $O(f(n)) = O(c \cdot f(n))$

在大O记号的意义上，函数各项正的常系数可以忽略并等同于1。

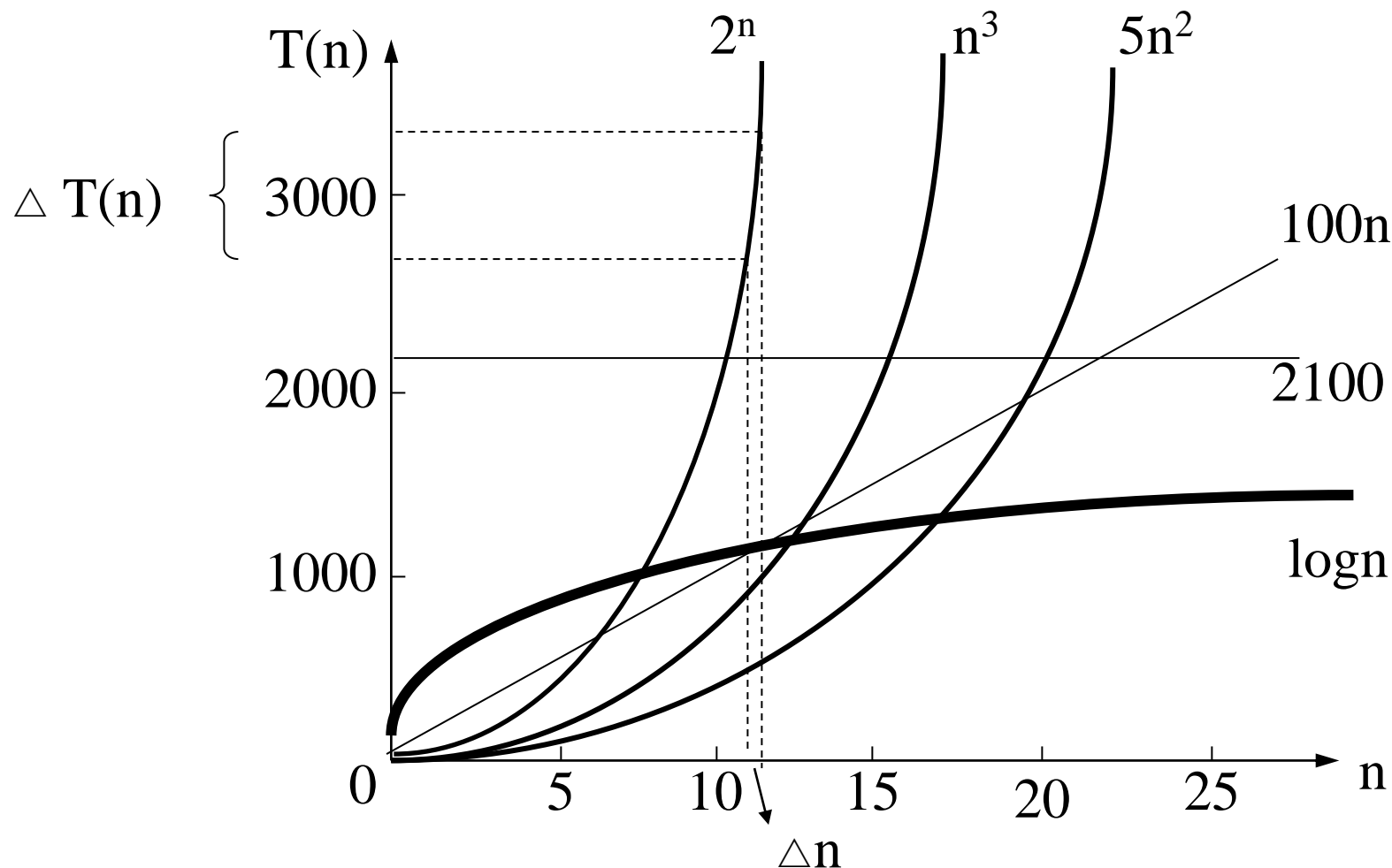
(2) 对于任意常数 $a > b > 0$ ，有 $O(n^a + n^b) = O(n^a)$

多项式中的低次项均可忽略，只需保留最高次项。

**O的含义是 $T(n)$ 的数量级。**

■ 上述性质体现了对函数总体**渐进增长趋势**的关注和刻画

$$O(1) < O(\log_2 n) < O(n) < O(n \log_2 n) < O(n^2) < O(n^3) < O(2^n) < O(n!) < O(n^n)$$



程序运行时间比较  $T(n) = O(f(n))$



## 大 $\Omega$ 记号

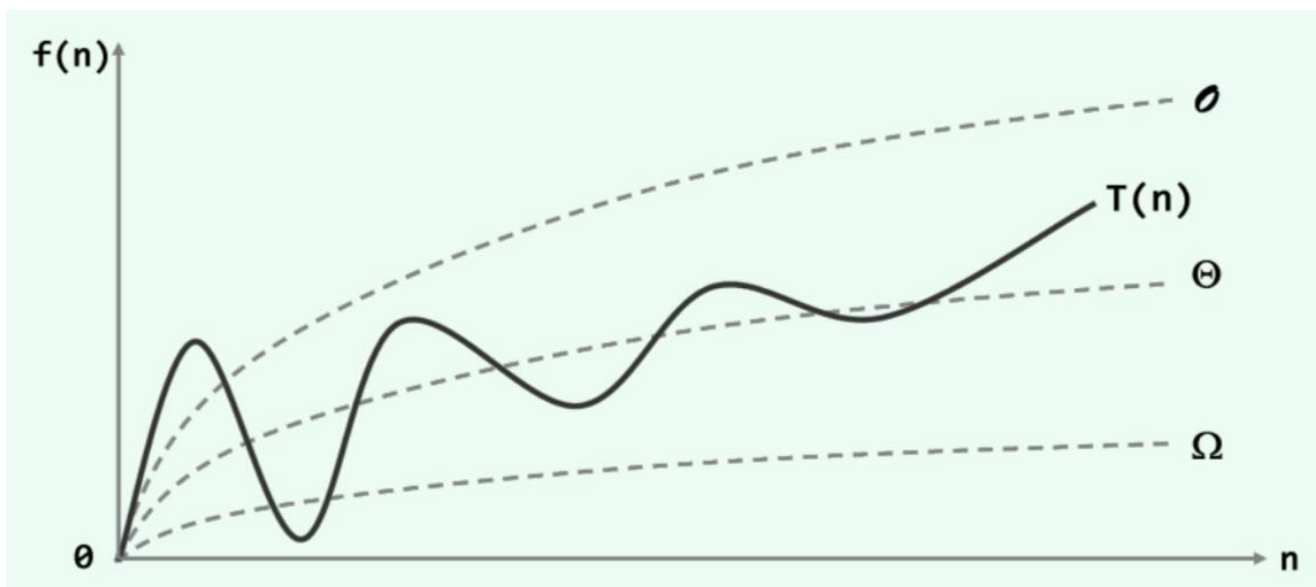
对算法的复杂度最好情况做出估计。

与大 $O$ 记号相反，大 $\Omega$ 记号是对算法执行效率的乐观估计，对于规模为 $n$ 的任意输入，算法的运行时间都不低于 $\Omega(g(n))$ 。

## 大 $\Theta$ 记号

对算法复杂度的准确估计。

对于规模为 $n$ 的任何输入，算法的运行时间 $T(n)$ 都与 $\Theta(h(n))$ 同阶。



## 空间复杂度

空间复杂度 $S(n)$ 定义为该算法所消耗的存储空间，它是问题规模 $n$ 的函数，渐进空间复杂度也常称为空间复杂度，记为 $S(n)=O(g(n))$ 。

一个程序所需存储空间一般包括：

- 输入数据所占空间(指令、常数、变量等)
- 存放对数据进行操作的工作单元(程序本身所占空间)
- 辅助变量所占空间

如果输入数据所需空间只取决于问题本身与算法无关，则只需分析除输入和程序外的额外空间。

算法原地工作是指算法所需的辅助空间为常数，即 $O(1)$ 。

## 【例1-3】

①  $s = 0$  ;

→  $f(n) = 1$ ;  $T_1(n) = O(f(n)) = O(1)$

常量阶

② **for** (  $i=1$  ;  $i \leq n$  ;  $++i$  ) {  $++x$ ;  $s += x$ ; }

→  $f(n) = 3n+1$ ;  $T_2(n) = O(f(n)) = O(n)$

线性阶

③ **for** (  $i=1$ ;  $i \leq n$  ;  $++i$  )

**for**(  $j=1$  ;  $j \leq n$  ;  $++j$  ) {  $++x$  ;  $s += x$ ; }

→  $f(n) = 3n^2+2n+1$ ;  $T_3(n) = O(f(n)) = O(n^2)$

平方阶

④ **for** (  $i=1$ ;  $i \leq n$  ;  $++i$  )

**for** (  $j=1$  ;  $j \leq n$  ;  $++j$  )

        {  $c[i][j] = 0$ ;

**for** (  $k=1$  ;  $k \leq n$ ;  $++k$  )

$c[i][j] += a[i][k] * b[k][j]$  ; }

→  $f(n) = 2n^3+3n^2+2n+1$ ;  $T_4(n) = O(f(n)) = O(n^3)$

立方阶

## 【例1-4】

```
Long fact ( int n)
```

```
{  if ( n==0 ) || ( n ==1 )
```

```
    return( 1 );
```

```
    else
```

```
        return( n * fact( n - 1 ) );
```

```
}
```

```
for(p=1,i=2;i<=n;p=p*i++) ;
```

```
T(n)=O(n).
```

$$f(n) = \begin{cases} C & \text{当 } n=0, n=1 \\ G + f(n-1) & \text{当 } n > 1 \end{cases}$$

$$f(n) = G_1 + f(n-1)$$

$$f(n-1) = G_2 + f(n-2)$$

$$f(n-2) = G_3 + f(n-3)$$

... ..

$$f(2) = G_{n-1} + f(1)$$

$$+ f(1) = C$$

---


$$f(n) = G_1 + G_2 + G_3 + \dots + G_{n-1} + C$$



$$f(n) = n G'$$

$$\therefore T(n) = O(f(n)) \\ = O(n)$$

【总结分析方法一】

循环主体中的变量参与循环条件的判断

此类题目应该找出主体语句中与 $T(n)$ 成正比的循环变量，将之代入条件中计算。

例：以下算法的时间复杂度是（）设共执行 $t$ 次

`void func() {int i=0; while(i*i*i<=n) i++;}` ----->  $t^3 \leq n$   
A.  $O(\log_2 n)$       B.  $O(n^{1/2})$       C.  $O(n^{1/3})$       D.  $O(n \log_2 n)$        $\Rightarrow t \leq n^{1/3}$

`void func() {int i=1; while(i<=n) i=i*2;}` ----->  $2^{t+1} \leq n/2$   
A.  $O(\log_2 n)$       B.  $O(n^{1/2})$       C.  $O(n^{1/3})$       D.  $O(n \log_2 n)$        $\Rightarrow t \leq \log_2 n - 2$

`void func() {int j=5; while((j+1)*(j+1)<n) j=j+1;}` --->  $(t+5+1)^2 < n$   
A.  $O(\log_2 n)$       B.  $O(n^{1/2})$       C.  $O(n)$       D.  $O(n \log_2 n)$        $\Rightarrow t < n^{1/2} - 6$

<code>int i=0; k=0;</code>		<code>int i=0; k=0;</code>	
<code>while(i&lt;n-1)</code>	A. $O(\log n)$	<code>while(k&lt;n-1)</code>	$\sum_{i=1}^{t-1} 10i = 10 \sum_{i=1}^{t-1} i$
<code>k=k+10*i;</code>	C. $O(n^{1/2})$	<code>k=k+10*i;</code>	$< n - 1$
<code>i++;</code>		<code>i++;</code>	

## 【总结分析方法二】

循环主体中的变量与循环条件是无关的

此类题目可以采用数学归纳法或直接累计循环次数。多层循环时从内到外分析，忽略单步语句、条件判断语句，只关注主体语句的执行次数。

(1) 递归程序一般使用公式进行推导。

```
int fact(int n) {           求阶乘
    if(n<=1) return 1;      即n*(n-1)*...*1
    return n*n*fact(n-1); } 执行n次
```

(2) 非递归比较简单，直接累计次数。

```
for (i=n-1; i>1; i--)
    for (j=1; j<i; j++)
        if (A[j]>A[j+1]) A[j]与A[j+1]互换;
```

$\sum_{i=2}^{n-1} \sum_{j=1}^{i-1} 1 = \sum_{i=2}^{n-1} (i-1)$   
 $= (n-2)(n-1)/2$

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{2i} 1 = \sum_{i=1}^n 2i = 2 \sum_{i=1}^n i = n(n+1)$$

```
in m=0, i, j;
for (i=1; i<=n; i++)
    for (j=1; j<=2*i; j++) m++;
```

A.  $O(n)$  B.  $O(n \log_2 n)$  C.  $O(\log_2 n)$  D.  $O(n^2)$

## 【例1-5】

(1) 某算法的时间复杂度为 $O(n^2)$ , 表明该算法 (C)

- A. 问题规模是 $n^2$       B. 执行时间是 $n^2$   
C. 执行时间和 $n^2$ 成正比   D. 问题规模与 $n^2$ 成正比

(2)  $n$ 为非负整数, 以下算法时间复杂度是 ( A )

$x=2;$

$\text{while}(x < n/2)$

$x=2*x;$

A.  $O(\log_2 n)$

B.  $O(n)$

C.  $O(n \log_2 n)$

D.  $O(n^2)$

设共执行 $t$ 次

$$2^{t+1} < n/2$$

$\Rightarrow$

$$t < \log(n) - 2$$

(3) 已知两个长度分别为 $m$ 和 $n$ 的升序链表, 若将它们合并为一个长度 $m+n$ 的降序链表, 则最坏情况下的时间复杂度是 (D)

- A.  $O(n)$    B.  $O(mn)$    C.  $O(\min(m, n))$    D.  $O(\max(m, n))$  )

最坏情况是

两个链表元素依次进行比较

## 【例1-6】考研题

(1) 以下算法时间复杂度是 ( )

```
count=0;
for (k=1;k<=n;k*=2)
    for (j=1;j<=n;j++)
        count++;
```

- A.  $O(\log_2 n)$       B.  $O(n)$   
C.  $O(n \log_2 n)$       D.  $O(n^2)$

内外循环无关、与基本运算也无关  
内循环:  $j$  自增1, 执行  $n$  次, 则  $O(n)$ ;  
外循环:  $2^t \leq n$ , 则  $O(\log_2 n)$ ;  
根据嵌套循环、乘法规则:  
 $O(n \log_2 n)$ ;

(2) 下列算法时间复杂度是 ( )

```
int func(int n){
    int i=0, sum=0;
    while(sum<=n) sum += ++i;
    return i;}
```

- A.  $O(\log_2 n)$       B.  $O(n^{1/2})$   
C.  $O(n)$       D.  $O(n \log_2 n)$

仔细分析发现, 相当于累加。  
 $sum = (1+t) * t / 2 < n$   
显然选 B



## 【思考题】

一个算法所需时间由如下递归方程表示，试求该算法的时间复杂度的级别（或阶），给出基本的计算步骤。

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ 2T(n/2) + n, & n > 1 \end{cases}$$

等式中， $n$ 是问题的规模，设 $n$ 是2的整数次幂。

# 数据结构基本思路

- ADT抽象数据型 { 数学模型  
操作 → 解决问题的算法 •

- 逻辑结构

- 存储结构

特殊结构

结构应用举例

型 •



**1-35**

# 数据结构附加内容

- 查找（检索）
- 排序（分类）
- 文件

*The End* 