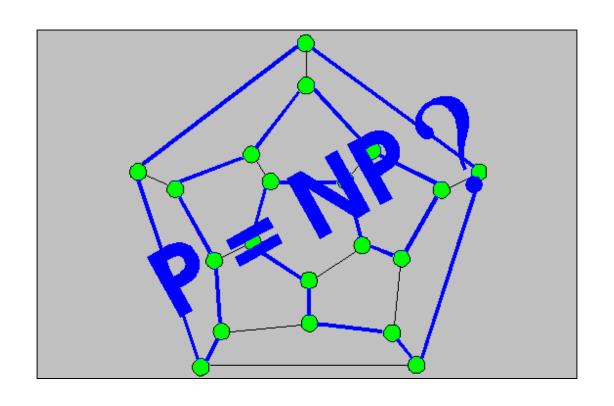
算法设计与分析

第1章 算法概述

计算机算法设计与分析



王晓东 编著 电子工业出版社

第1章 算法概述

学习要点:

- 理解算法的概念。
- 理解什么是程序,程序与算法的区别和内在联系。
- 掌握算法的计算复杂性概念。
- 掌握算法渐近复杂性的数学表述。
- 掌握用编程语言描述算法的方法。

算法(Algorithm)

• 算法(Algorithm)是指解题方案的准确而完整的描述, 是一系列解决问题的清晰指令,算法代表着用系统的 方法描述解决问题的策略机制。也就是说,能够对一 定规范的输入,在有限时间内获得所要求的输出。如 果一个算法有缺陷,或不适合于某个问题,执行这个 算法将不会解决这个问题。不同的算法可能用不同的 时间、空间或效率来完成同样的任务。一个算法的优 劣可以用空间复杂度与时间复杂度来衡量。

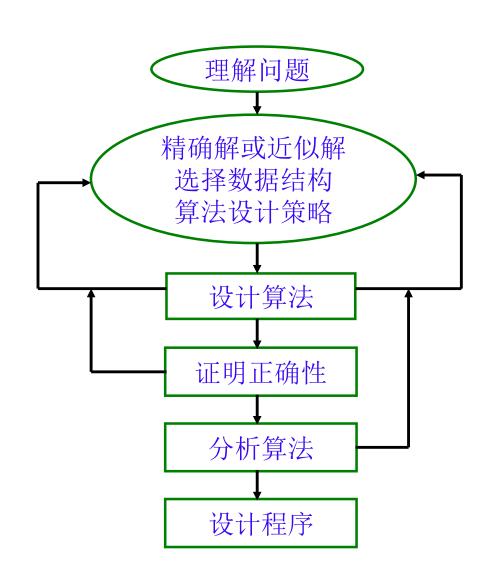
算法(Algorithm)

- 算法是指解决问题的一种方法或一个过程。
- 算法是若干指令的有穷序列,满足性质:
- (1)输入: 有外部提供的量作为算法的输入。
- (2)输出: 算法产生至少一个量作为输出。
- (3)确定性: 组成算法的每条指令是清晰, 无歧义的。
- (4)有限性: 算法中每条指令的执行次数是有限的,执行每条指令的时间也是有限的。

程序(Program)

- 程序是算法用某种程序设计语言的具体实现。
- 程序可以不满足算法的性质(4)。
- 例如操作系统,是一个在无限循环中执行的程序,因 而不是一个算法。
- 操作系统的各种任务可看成是单独的问题,每一个问题由操作系统中的一个子程序通过特定的算法来实现。该子程序得到输出结果后便终止。

问题求解(Problem Solving)



算法复杂性分析

- 算法复杂性 = 算法所需要的计算机资源
- 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(输入大小)。

算法的时间复杂性

- (1) 最坏情况下的时间复杂性
- $T_{\text{max}}(n) = \max\{ T(I) \mid \text{size}(I) = n \}$
- (2) 最好情况下的时间复杂性
- $T_{\min}(n) = \min\{ T(I) \mid \text{size}(I) = n \}$
- (3) 平均情况下的时间复杂性
- $T_{\text{avg}}(n) = \sum_{size(I)=n} p(I)T(I)$
- 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。

算法渐近复杂性

- $T(n) \rightarrow \infty$, as $n \rightarrow \infty$;
- $(T(n) t(n))/T(n) \rightarrow 0$, as $n \rightarrow \infty$;
- t(n)是T(n)的渐近性态,为算法的渐近复杂性。
- 在数学上, t(n)是 T(n)的渐近表达式,是 T(n)略去低阶项留下的主项。它比 T(n) 简单。

渐近分析的记号

- 在下面的讨论中,对所有n, $f(n) \ge 0$, $g(n) \ge 0$ 。
- (1) 渐进上界记号**O**
- O(g(n)) = { f(n) | 存在正常数c和n₀使得对所有n≥ n₀有:
 0 ≤ f(n) ≤ cg(n) }
- (2) 渐进下界记号Ω
- Ω (g(n)) = { f(n) | 存在正常数c和n₀使得对所有n≥ n₀有:
 0≤ cg(n) ≤ f(n) }

- (3) 非紧上界记号**o**
- $o(g(n)) = \{ f(n) \mid \text{对于任何正常数} c > 0, 存在正数和 n_0 \}$ >0使得对所有 $n \ge n_0$ 有: 0 ≤ $f(n) < cg(n) \}$
- 等价于 $f(n) / g(n) \rightarrow c$, as $n \rightarrow \infty$.
- (4) 非紧下界记号ω
- $ω(g(n)) = \{ f(n) \mid \text{对于任何正常数} c>0, 存在正数和 n_0 \}$ >0使得对所有 $n \ge n_0$ 有: 0 ≤ cg(n) < f(n) }
- 等价于 $f(n) / g(n) \rightarrow \infty$, as $n \rightarrow \infty$.
- $f(n) \in \omega(g(n)) \Leftrightarrow g(n) \in o(f(n))$

- (5) 紧渐近界记号Θ
- $\Theta(g(n)) = \{ f(n) \mid \text{存在正常数} c_1, c_2 \times n_0 \text{ 使得对所有} n \geq n_0 \}$ 有: $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n) \}$

• 定理1: $\Theta\left(g(n)\right) = O\left(g(n)\right) \cap \Omega\left(g(n)\right)$

渐近分析记号在等式和不等式中的意义

- $f(n) = \Theta(g(n))$ 的确切意义是: $f(n) \in \Theta(g(n))$ 。
- 一般情况下,等式和不等式中的渐近记号 $\Theta(g(n))$ 表示 $\Theta(g(n))$ 中的某个函数。
- 例如: $2n^2 + 3n + 1 = 2n^2 + \Theta(n)$ 表示
- $2n^2 + 3n + 1 = 2n^2 + f(n)$, 其中f(n) 是 $\Theta(n)$ 中某个函数。
- 等式和不等式中渐近记号 O,o,Ω 和 ω 的意义是类似的。

渐近分析中函数比较

•
$$f(n) = O(g(n)) \approx a \leq b$$
;

•
$$f(n) = \Omega(g(n)) \approx a \ge b$$
;

•
$$f(n) = \Theta(g(n)) \approx a = b$$
;

•
$$f(n) = o(g(n)) \approx a < b$$
;

•
$$f(n) = \omega(g(n)) \approx a > b$$
.

渐近分析记号的若干性质

• (1) 传递性:

•
$$f(n) = \Theta(g(n))$$
, $g(n) = \Theta(h(n)) \Rightarrow f(n) = \Theta(h(n))$;

•
$$f(n) = O(g(n)), g(n) = O(h(n)) \Rightarrow f(n) = O(h(n));$$

•
$$f(n) = \Omega(g(n))$$
, $g(n) = \Omega(h(n)) \Rightarrow f(n) = \Omega(h(n))$;

•
$$f(n)=o(g(n))$$
, $g(n)=o(h(n)) \Rightarrow f(n)=o(h(n))$;

•
$$f(n)=\omega(g(n))$$
, $g(n)=\omega(h(n))\Rightarrow f(n)=\omega(h(n))$;

• (2) 反身性:

•
$$f(n) = \Theta(f(n))$$
;

•
$$f(n) = O(f(n))$$
;

•
$$f(n) = \Omega(f(n))$$
.

• (3) 对称性:

•
$$f(n) = \Theta(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Theta(f(n))$$
.

• (4) 互对称性:

•
$$f(n) = O(g(n)) \Leftrightarrow g(n) = \Omega(f(n))$$
;

•
$$f(n)=o(g(n))\Leftrightarrow g(n)=\omega(f(n))$$
;

• (5) 算术运算:

- $O(f(n)) + O(g(n)) = O(\max\{f(n), g(n)\})$;
- O(f(n)) + O(g(n)) = O(f(n) + g(n));
- $O(f(n))^*O(g(n)) = O(f(n)^*g(n))$;
- O(cf(n)) = O(f(n));
- $g(n)=O(f(n))\Rightarrow O(f(n))+O(g(n))=O(f(n))$

算法渐近复杂性分析中常用函数

- (1) 单调函数
- 单调递增: $m \le n \Rightarrow f(m) \le f(n)$;
- 单调递减: $m \le n \Rightarrow f(m) \ge f(n)$;
- 严格单调递增: m < n ⇒ f(m) < f(n);
- 严格单调递减: $m < n \Rightarrow f(m) > f(n)$.
- (2) 取整函数
- **L x J** : 不大于**x**的最大整数;
- **「x**]:不小于**x**的最小整数。

取整函数的若干性质

- $x-1 < \lfloor x \rfloor \le x \le \lceil x \rceil < x+1$;
- $\lfloor n/2 \rfloor + \lceil n/2 \rceil = n$;
- 对于 $n \ge 0$, a,b>0, 有:
- $\lceil \lceil n/a \rceil / b \rceil = \lceil n/ab \rceil$;
- $\lfloor \lfloor n/a \rfloor / b \rfloor = \lfloor n/ab \rfloor$;
- $\lceil a/b \rceil \le (a+(b-1))/b;$
- $\lfloor a/b \rfloor \ge (a-(b-1))/b$;
- $f(x)=\lfloor x\rfloor$, $g(x)=\lceil x\rceil$ 为单调递增函数。

• (3) 多项式函数

•
$$p(n) = a_0 + a_1 n + a_2 n^2 + ... + a_d n^d; a_d > 0;$$

•
$$p(n) = \Theta(n^d)$$
;

•
$$f(n) = O(n^k) \Leftrightarrow f(n)$$
多项式有界;

•
$$f(n) = O(1) \Leftrightarrow f(n) \leq c$$
;

•
$$k \ge d \Rightarrow p(n) = O(n^k)$$
;

•
$$k \le d \Rightarrow p(n) = \Omega(n^k)$$
;

•
$$k > d \Rightarrow p(n) = o(n^k)$$
;

•
$$k < d \Rightarrow p(n) = \omega(n^k)$$
.

• (4) 指数函数

- 对于正整数*m*,*n*和实数*a*>0:
- $a^0=1$;
- $a^1=a$;
- $a^{-1}=1/a$;
- $(a^m)^n = a^{mn}$;
- $(a^m)^n = (a^n)^m$;
- $a^{m}a^{n} = a^{m+n}$;
- *a*>1 ⇒ *a*ⁿ为单调递增函数;
- $a>1 \Rightarrow \lim_{n\to\infty}\frac{n^b}{a^n}=0 \Rightarrow n^b=o(a^n)$

• (5) 对数函数

- $\log n = \log_2 n$;
- $\lg n = \log_{10} n$;
- In $n = \log_e n$;
- $\log^k n = (\log n)^k |$;
- $\log \log n = \log(\log n)$;
- for a>0,b>0,c>0

$$a = b^{\log_b a}$$

$$\log_c(ab) = \log_c a + \log_c b$$

$$\log_b a^n = n \log_b a$$

$$\log_b a = \frac{\log_c a}{\log_c b}$$

$$\log_b(1/a) = -\log_b a$$

$$\log_b a = \frac{1}{\log_a b}$$

$$a^{\log_b c} = c^{\log_b a}$$

•
$$|x| \le 1 \implies \ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4} + \frac{x^5}{5} - \cdots$$

• for
$$x > -1$$
, $\frac{x}{1+x} \le \ln(1+x) \le x$

• for any
$$a > 0$$
, $\lim_{n \to \infty} \frac{\log^b n}{(2^a)^{\log n}} = \lim_{n \to \infty} \frac{\log^b n}{n^a} = 0$, $\Rightarrow \log^b n = o(n^a)$

• (6) 阶层函数

$$n! = \begin{cases} 1 & n = 0 \\ n(n-1)! & n > 0 \end{cases}$$

$$n! = 1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot \cdot \cdot n$$

Stirling's approximation

$$n! = \sqrt{2\pi \ n} \left(\frac{n}{e} \right)^n \left(1 + \Theta\left(\frac{1}{n}\right) \right)$$

$$n! = \sqrt{2\pi} \, n \left(\frac{n}{e}\right)^n e^{\alpha_n} \qquad \frac{1}{12n+1} < \alpha_n < \frac{1}{12n}$$

$$n!=o(n^n)$$

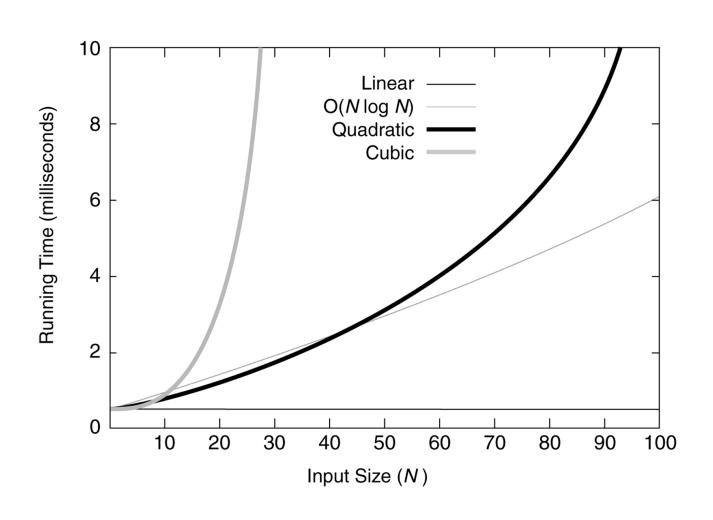
$$n!=\omega(2^n)$$

$$\log(n!) = \Theta(n \log n)$$

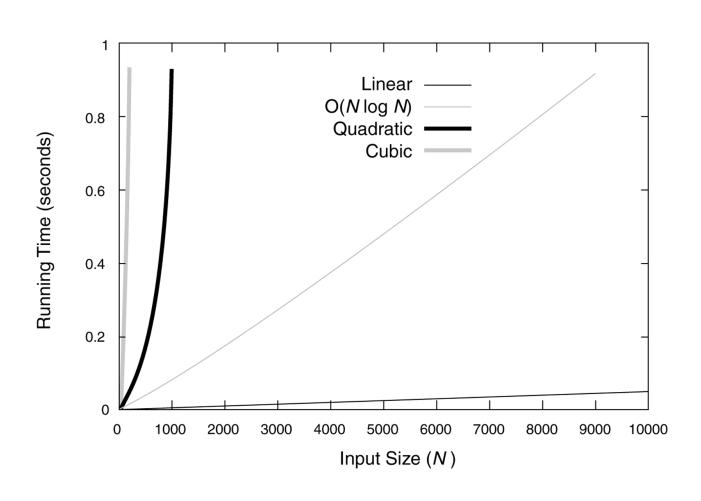
算法分析中常见的复杂性函数

FUNCTION	Name
с	Constant
$\log N$	Logarithmic
$\log^2 N$	Log-squared
N	Linear
$N \log N$	N log N
N^2	Quadratic
N^3	Cubic
2 ^N	Exponential

小规模数据



中等规模数据



用C++描述算法

CATEGORY	EXAMPLES	ASSOCIATIVITY
Operations on References	. []	Left to right
Unary	++ ! - (type)	Right to left
Multiplicative	* / %	Left to right
Additive	+ -	Left to right
Shift (bitwise)	<< >>	Left to right
Relational	< <= > >= instanceof	Left to right
Equality	== !=	Left to right
Boolean (or bitwise) AND	&	Left to right
Boolean (or bitwise) XOR	٨	Left to right
Boolean (or bitwise) OR		Left to right
Logical AND	&&	Left to right
Logical OR		Left to right
Conditional	?:	Right to left
Assignment	= *= /= %= += -=	Right to left

- (1) 选择语句:
- (1.1) if 语句:

if (expression) statement; else statement;

• (1.2) ? 语句:

exp1?exp2:exp3 y= x>9? 100:200; 等价于: if (x>9) y=100; else y=200;

(1.3) switch语句:

```
switch (expression) {
   case 1:
    statement sequence;
    break;
   case 2:
    statement sequence;
    break;
   default:
    statement sequence;
```

(2) 迭代语句:

- (2.1) for 循环:
- for (init;condition;inc) statement;
- (2.2) while 循环:
- while (condition) statement;
- (2.3) do-while 循环:
- do{
- statement;
- } while (condition);

(3) 跳转语句:

- (3.1) return语句:
- return expression;
- (3.2) goto语句:
- goto label;
- •
- label:

(4) 函数:

```
return-type function name(para-list)
{
    body of the function
}
```

• 例:

```
int max(int x,int y)
{
  return x>y?x:y;
}
```

(5) 模板template:

```
template <class Type>
Type max(Type x,Type y)
{
  return x>y?x:y;
}
int i=max(1,2);
double x=max(1.0,2.0);
```

(6) 动态存储分配:

- (6.1) 运算符new:
- 运算符new用于动态存储分配。
- new返回一个指向所分配空间的指针。
- 例: int *x; y=new int; *y=10;
- 也可将上述各语句作适当合并如下:
- int *y=new int; *y=10;
- 或 int *y=new int(10);
- 或 int *y; y=new int(10);

(6.2) 一维数组:

• 为了在运行时创建一个大小可动态变化的一维浮点数组x,可先将x声明为一个float类型的指针。然后用new为数组动态地分配存储空间。

• 例:

- float *x=new float[n];
- 创建一个大小为n的一维浮点数组。运算符new分配n个浮点数所需的空间,并返回指向第一个浮点数的指针。
- 然后可用x[0], x[1], ..., x[n-1]来访问每个数组元素。

(6.3) 运算符delete:

- 当动态分配的存储空间已不再需要时应及时释放所占用的空间。
- 用运算符delete来释放由new分配的空间。
- 例:
- delete y;
- delete []x;
- 分别释放分配给*y的空间和分配给一维数组x的空间。

(6.4) 动态二维数组:

• 创建类型为Type的动态工作数组,这个数组有rows行和cols列。

```
template <class Type>
void Make2DArray(Type** &x,int rows, int cols)
{
    x=new Type*[rows];
    for (int i=0;i<rows;i++)
        x[i]=new Type[cols];
}</pre>
```

当不再需要一个动态分配的二维数组时,可按以下步骤释放它所占用的空间。首先释放在for循环中为每一行所分配的空间。然后释放为行指针分配的空间。

```
template <class Type>
void Delete2DArray(Type** &x,int rows)
   for (int i=0;i< rows;i++)
     delete []x[i];
   delete []x;
   x=0;
```

• 释放空间后将x置为0,以防继续访问已被释放的空间。

算法分析方法

• 例: 顺序搜索算法

```
template<class Type>
int seqSearch(Type *a, int n, Type k)
{
   for(int i=0;i<n;i++)
      if (a[i]==k) return i;
   return -1;
}</pre>
```

- (1) $T_{\text{max}}(n) = \max\{ T(I) \mid \text{size}(I) = n \} = O(n)$
- (2) $T_{\min}(n) = \min\{ T(I) \mid \text{size}(I) = n \} = O(1)$
- (3) 在平均情况下,假设:
- (a) 搜索成功的概率为p(0≤p≤1);
- (b) 在数组的每个位置*i* (0 ≤ *i* < *n*)搜索成功的概率相同,均为
 p/*n*。

$$T_{avg}(n) = \sum_{size(I)=n} p(I)T(I)$$

$$= \left(1 \cdot \frac{p}{n} + 2 \cdot \frac{p}{n} + 3 \cdot \frac{p}{n} + \dots + n \cdot \frac{p}{n}\right) + n \cdot (1-p)$$

$$= \frac{p}{n} \sum_{i=1}^{n} i + n(1-p) = \frac{p(n+1)}{2} + n(1-p)$$

算法分析的基本法则

- 非递归算法:
- (1) for / while 循环
- 循环体内计算时间*循环次数;
- (2) 嵌套循环
- 循环体内计算时间*所有循环次数;
- (3) 顺序语句
- 各语句计算时间相加;
- (4) if-else语句
- if语句计算时间和else语句计算时间的较大者。

```
template<class Type>
void insertion_sort(Type *a, int n)
  Type key;
                                    // cost
                                                times
  for (int i = 1; i < n; i++){
                                    // c1
                                                n
                                    // c2
      key=a[i];
                                                n-1
                                    // c3
      int j=i-1;
                                                n-1
      while(j \ge 0 \&\& a[j] > key){
                                   // c4
                                                sum of ti
                                   // c5
        a[j+1]=a[j];
                                                sum of (ti-1)
                                   // c6
                                                sum og (ti-1)
        j--;
     a[j+1]=key;
                                   // c7
                                                n-1
```

最优算法

- 问题的计算时间下界为 $\Omega(f(n))$,则计算时间复杂性为O(f(n))的算法是最优算法。
- 例如,排序问题的计算时间下界为Ω(*n*log*n*),计算时间复杂性为 *O*(*n*log*n*)的排序算法是最优算法。
- 堆排序算法是最优算法。

递归算法复杂性分析

```
int factorial(int n)
{
if (n == 0) return 1;
return n*factorial(n-1);
}
```

$$T(n) = \begin{cases} 0 & n = 0 \\ T(n-1) + 1 & n > 0 \end{cases}$$

$$T(n) = n$$

NP完全理论

• 非确定性计算模型下的易验证问题类哈密顿回路问题HAM-CYCLE给定无向图G=(V, E),判定其是否含有一条哈密顿回路。