

第3章

渐进记法

渐进符号的引入

- 确定程序的操作计数和步数有两个重要的原因：
 - 比较两个完成同一功能的程序的时间复杂性；
 - 预测随着实例特征的变化，程序运行时间的变化量。
- 操作计数和步数都不能够非常精确地描述时间复杂性。
 - 操作计数：把注意力集中在某些“关键”的操作上，而忽略了所有其他操作。
 - 执行步数：概念本身就不精确。

渐进符号的引入

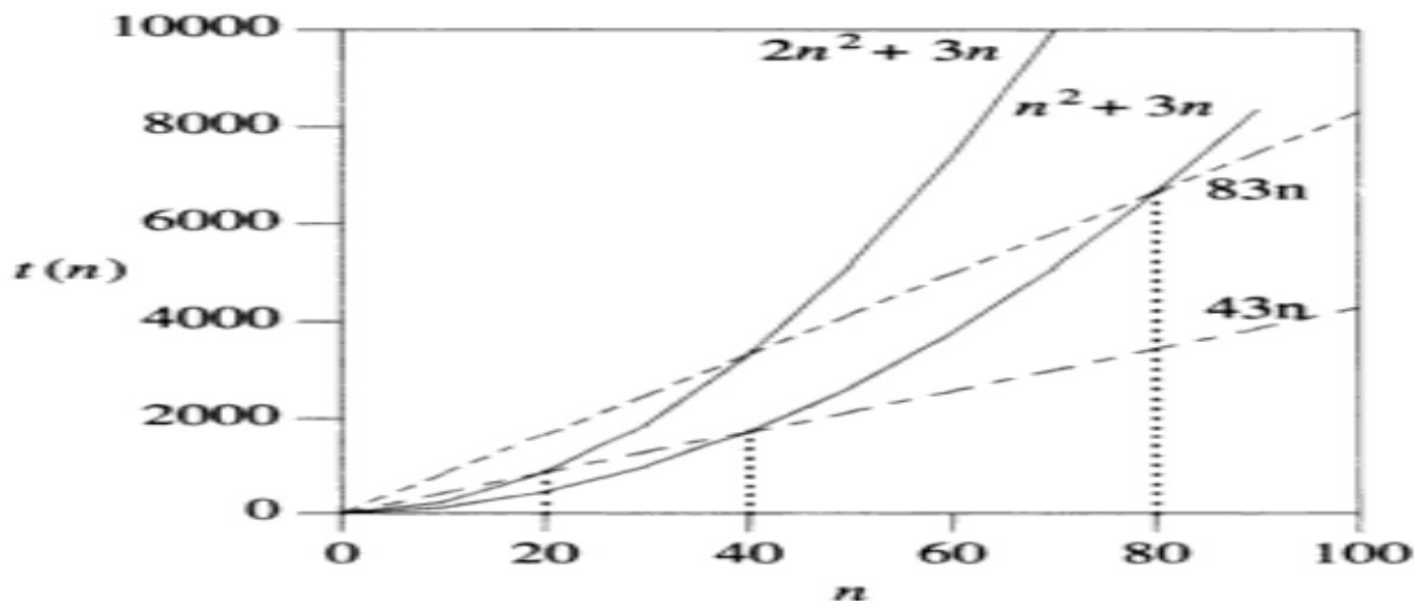
- 引入渐进符号的目的：
 - 描述大型实例特征下，时间复杂性和空间复杂性的具体表现。
 - 渐进符号 O 使用最普遍

渐进符号的引入

- 如果有两个程序的时间复杂性分别为：
 - $c_1n^2+c_2n$ 和 c_3n ,
- 对于足够大的 n , 复杂性为 c_3n 的程序将比复杂性为 $c_1n^2+c_2n$ 的程序运行得快。
- 对于比较小的 n 值, 两者都有可能成为较快的程序(取决于 c_1 , c_2 和 c_3)。
- 如果: $c_1=1, c_2=2, c_3=100$, 则有
 - $c_1n^2 + c_2n \leq c_3n$ $n \leq 98$
 - $c_1n^2 + c_2n > c_3n$ $n > 98$

时间函数比较示例

- $t_A(n)=n^2+3n$; $t_B(n)=43n$;
- $t_A(n)=2n^2+3n$; $t_B(n)=83n$;



- $t_A(n)=c_1n^2+c_2n+c_3$; $t_B(n)=c_4n$;

渐进符号 O , Ω , Θ , o

- 设 $f(n)$ 表示程序的时间复杂性或空间复杂性 (n 为实例特征)。
- **O (Big Oh)** 符号给出了函数 f 的一个上限。
- **Ω (Omega)** 符号给出了函数 f 的一个下限。
- **Θ (Theta)** 符号，函数 f 的上限与下限相同。
- **o (Little oh)** 符号。

渐进的大于、小于、等于

■ 定义3-1，令 $p(n)$ 和 $q(n)$ 是两个非负函数

$p(n)$ 渐进地大于 $q(n)$

当且仅当 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{q(n)}{p(n)} = 0$

$q(n)$ 渐进地小于 $p(n)$

当且仅当 $p(n)$ 渐进的大于 $q(n)$

$p(n)$ 渐进地等于 $q(n)$

当且仅当 任何一个都不是渐进的大于另一个

例3-1

■ $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{10n+7}{3n^2+2n+6} = 0$

➡ $3n^2 + 2n + 6$ 渐进地大于 $10n + 7$

➡ $10n + 7$ 渐进地小于 $3n^2 + 2n + 6$

■ $8n^4 + 9n^2$ 渐进地大于 $100n^3 - 3$

■ $2n^2 + 3n$ 渐进地大于 $83n$

■ $12n + 6$ 渐进地等于 $6n + 2$

$f(n)$ 中的项

- $f(n)$: 表示程序的时间复杂性或空间复杂性 (n 为实例特征)。
- $f(n)$ 一般为若干项之和
- 例: $f(n) = 3n^2 + 2n + 6$,
 - 项: $3n^2$, $2n$, 6

$f(n)$ 中通常出现的项

<u>项</u>	<u>名称</u>
1	常数
$\log n$	对数
n	线性
$n \log n$	n 个 $\log n$
n^2	平方
n^3	立方
2^n	指数
$n!$	阶乘

- $1 < \log n < n < n \log n < n^2 < n^3 < 2^n < n!$
 - $<$: 渐进地小于

大O记法

- **$f(n)=O(g(n))$** (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的大 O ”), 表示 $f(n)$ 渐进地小于或等于 $g(n)$
- $3n^2 + 2n + 6$ 渐进地大于 $10n + 7$
 - $10n + 7 = O(3n^2 + 2n + 6)$;
 - $3n^2 + 2n + 6 \neq O(10n + 7)$
- $100n^3 - 3 = O(8n^4 + 9n^2)$
- $8n^4 + 9n^2 \neq O(100n^3 - 3)$
- $83n = O(2n^2 + 3n)$
- $12n + 6 = O(6n + 2)$

渐进复杂度分析

- *渐进记法描述的是大实例特征的时间或空间复杂度。*
- *在渐进复杂度分析中，要确定一个最大项以表示复杂度，而且把这个最大项的系数置为1*

渐进复杂性分析

- 渐进复杂性分析，用步数中渐进最大的项来描述复杂度。
 - $f(n)$: 步数函数
 - 步数函数中最小单位项：系数为1的各项
 - $g(n)$: 最大项(渐进最大的项)
- 例： $f(n)=3n^2+6n\log n+7n+5$
- 最小单位项： n^2 、 $n\log n$ 、 n 、 1
- 最大项： n^2
- $f(n)=3n^2+6n\log n+7n+5$
 $=O(n^2)$

渐进复杂性分析

- $f(n)=O(g(n))$
- $f(n)=0, g(n)=0$
- 除 $f(n)=0$ 以外, $g(n)$ 通常是
 - 令 $f(n)=O(g(n))$ 为真的最小单位项 (系数为1)
 - $f(n) = 10n + 7 = O(3n^2 + 2n + 6)$
 - $f(n) = 10n + 7 = O(n)$
- $f(n) = 8n^4 + 9n^2 = O(n^4)$
 $f(n) = 100n^3 - 3 = O(n^3)$
 $f(n) = 3n^2 + 2n + 6 = O(n^2)$
 $f(n) = 12n + 6 = O(n)$

渐进记法 Ω

- $f(n)=\Omega(g(n))$ (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的 Ω ”
表示 $f(n)$ 渐进地大于或等于 $g(n)$)
- $f(n) = 10n + 7 = \Omega(n)$
- $f(n) = 100n^3 - 3 = \Omega(n^3)$
- $f(n) = 3n^2 + 2n + 6 = \Omega(n)$
- $f(n) = 8n^4 + 9n^2 = \Omega(n^3)$

渐进记法 Θ

- $f(n) = \Theta(g(n))$ (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的 Θ ”)
表示 $f(n)$ 渐进地等于 $g(n)$
- $f(n) = 10n + 7 = \Theta(n)$
- $f(n) = 100n^3 - 3 = \Theta(n^3)$
- $f(n) = 3n^2 + 2n + 6 \neq \Theta(n)$
- $f(n) = 8n^4 + 9n^2 \neq \Theta(n^3)$

大O记法（选学）

- 定义3-3[大O记法]：
- **$f(n)=O(g(n))$** (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的大 O ”), 当且仅当存在正的常数 c 和 n_0 , 使得对于所有的 $n, n \geq n_0$, 有 $f(n) \leq cg(n)$ 。
- g 是 f 的一个上限 (不考虑常数因子 c)
 - O 表示量级(Order)。(最坏情况)
 - $O(g(n))$ 表示当 n 增大时, $f(n)$ 至多将以正比于 $g(n)$ 的速度增长。
 - n 足够大时, $f(n)$ 不大于 $g(n)$ 的一个常数倍。

线性函数

■ 例 3-7

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

当 $n \geq n_0=2$ 时, $f(n)=3n+2 \leq 3n+n=4n$

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

$$f(n)=100n+6,$$

当 $n \geq n_0=6$, $f(n)=100n+6 \leq 100n+n=101n$

$$f(n)=100n+6=O(n)。$$

平方函数

■ 例 3-8

$$f(n)=10n^2 + 4n + 2$$

$$n \geq 2, f(n) \leq 10n^2 + 5n$$

$$n \geq 5, \quad 5n \leq n^2$$

$$n \geq n_0 = 5,$$

$$f(n) \leq 10n^2 + n^2$$

$$= 11n^2,$$

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

$$10n^2 + 4n + 2 = O(n^2)$$

指数函数

■ 例 3-9

$$f(n) = 6 * 2^n + n^2$$

$$n \geq 4, \quad n^2 \leq 2^n,$$

$$n \geq 4, \quad f(n) \leq 6 * 2^n + 2^n = 7 * 2^n$$

$$6 * 2^n + n^2 = O(2^n)$$

常数函数

■ 例 3-10

$$f(n)=c$$

$$f(n)=O(1)$$

最小上限

- 例 3-11

$$f(n)=3n+3$$

$$n \geq 3, f(n)=3n+3 \leq 3n+n=4n=\mathbf{O(n)}$$

$$n \geq 2, f(n)=3n+3 \leq 3n^2 = \mathbf{O(n^2)} (\text{不是最小上限})$$

- 语句 $f(n)=O(g(n))$ 仅表明对于所有的 $n \geq n_0$,
 $cg(n)$ 是 $f(n)$ 的一个上限。它并未指出该上限是否为最小上限。
- 为了使语句 $f(n)=O(g(n))$ 有实际意义, 其中的 $g(n)$ 应尽可能地小。

Ω 符号

- 定义3-4[Ω 符号]:
- **$f(n)=\Omega(g(n))$** 当且仅当 存在正的常数 c 和 n_0 , 使得对于所有的 n , $n \geq n_0$, 有 $f(n) \geq cg(n)$ 。
- g 是 f 的一个下限(不考虑常数因子 c)。

$$f(n)=3n+2 \geq 3n = \Omega(n)$$

$$f(n)=10n^2 + 4n + 2 \geq 10n^2 = \Omega(n^2)$$

$$f(n)=6*2^n + n^2 \geq 6*2^n = \Omega(2^n)$$

最大下限

- $f(n)=3n+2 \geq 3n = \Omega(n)$
- $f(n)=3n+2 = \Omega(1)$
- 为了使语句 $f(n) = \Omega(g(n))$ 更有实际意义，其中的 $g(n)$ 应足够地大。
- 使用 $3n+2 = \Omega(n)$
- $6*2^n + n^2 = \Omega(2^n)$
- $6*2^n + n^2 = \Omega(1)$
- 使用 $6*2^n + n^2 = \Omega(2^n)$

Θ 符号

- 对于所有足够大的 n (如 $n \geq n_0$)， g 既是 f 的上限也是 f 的下限(不考虑常数因子 c)。
- 定义3-5[Θ 符号]: **$f(n) = \Theta(g(n))$** (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的 Θ ”，当且仅当存在正常数 c_1 , c_2 和 n_0 ，使得对于所有的 n , $n \geq n_0$ 有 $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$ 。
- 函数 f 介于函数 g 的 c_1 倍和 c_2 倍之间，除非 n 小于 n_0 。

Θ 符号

$$f(n)=3n+2=\Theta(n)$$

$$f(n)=10n^2 + 4n + 2=\Theta(n^2)$$

$$f(n)=6*2^n + n^2 =\Theta(2^n)$$

○符号有用的结论

- 定理3-1

如果 $f(n) = a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$ 且 $a_m > 0$, 则 $f(n) = O(n^m)$ 。

- 加法规则:

$$\begin{aligned} T(n) &= T_1(n) + T_2(n) \\ &= O(g_1(n)) + O(g_2(n)) \\ &= O(\max(g_1(n), g_2(n))) \end{aligned}$$

- 乘法规则:

$$\begin{aligned} T(n) &= T_1(n) * T_2(n) \\ &= O(g_1(n)) * O(g_2(n)) \\ &= O(g_1(n) * g_2(n)) \end{aligned}$$

Ω 、 Θ 符号有用的结论

■ 定理3-3

- 如果 $f(n) = a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$ 且 $a_m > 0$, 则 $f(n) = \Omega(n^m)$ 。

■ 定理3-5

- 如果 $f(n) = a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$ 且 $a_m > 0$, 则 $f(n) = \Theta(n^m)$ 。

小o记法

- 定义[小o符号]:
- **$f(n)=o(g(n))$** (读作 “ $f(n)$ 是 $g(n)$ 的小 O ”), 当且仅当 $f(n)=O(g(n))$ 且 $f(n) \neq \Omega(g(n))$.

常用的渐进符号标记(P74)

$f(n)$		渐进符号
E1	c	$\oplus(1)$
E2	$\sum_{i=0}^k c_i n^i$	$\oplus(n^k)$
E3	$\sum_{i=1}^n i$	$\oplus(n^2)$
E4	$\sum_{i=1}^n i^2$	$\oplus(n^3)$
E5	$\sum_{i=1}^n i^k, k > 0$	$\oplus(n^{k+1})$
E6	$\sum_{i=0}^n r^i, r > 1$	$\oplus(r^n)$
E7	$n!$	$\oplus((n/e)^n)$
E8	$\sum_{i=1}^n 1/i$	$\oplus(\log n)$

\oplus 可以是 O 、 Ω 、 Θ 之一。

关于渐进符号的推理规则(P74)

$$I1 \quad \{f(n) = \Theta(g(n))\} \rightarrow \sum_{n=a}^v f(n) = \Theta(\sum_{n=a}^v g(n))$$

$$I2 \quad \{f_i(n) = \Theta(g_i(n)), 1 \leq i \leq k\} \rightarrow \sum_1^k f_i(n) = \Theta(\max_{1 \leq i \leq k} \{g_i(n)\})$$

$$I3 \quad \{f_i(n) = \Theta(g_i(n)), 1 \leq i \leq k\} \rightarrow \prod_1^k f_i(n) = \Theta(\prod_1^k g_i(n))$$

$$I4 \quad \{f_1(n) = O(g_1(n)), f_2(n) = \Theta(g_2(n))\} \rightarrow f_1(n) + f_2(n) = O(g_1(n) + g_2(n))$$

$$I5 \quad \{f_1(n) = \Theta(g_1(n)), f_2(n) = \Omega(g_2(n))\} \rightarrow f_1(n) + f_2(n) = \Omega(g_1(n) + g_2(n))$$

$$I6 \quad \{f_1(n) = O(g(n)), f_2(n) = \Theta(g(n))\} \rightarrow f_1(n) + f_2(n) = \Theta(g(n))$$

复杂性分析举例:

```
template<class T>
T sum(T a[], int n)
    { // 计算a[0:n - 1]中元素之和
    T theSum=0;
    stepCount++; // 对应于theSum=0
    for (int i=0; i<n; i++) {
        stepCount++; // 对应于for语句
        theSum +=a[i];
        stepCount++; // 对应于赋值语句
    }
    stepCount++; // 对应于最后一个for语句
    stepCount++; // 对应于return语句
    return theSum;
}
```

步数: $2n+3$

$$t_{\text{sum}}(n) = 2n+3 = \Theta(n)$$

函数**sum**(程序**1-30**)的渐进复杂性

语句	s/e	频率	总步数
T sum(T a[], int n)	0	0	$\Theta(0)$
{	0	0	$\Theta(0)$
T theSum=0;	1	1	$\Theta(1)$
for(int i=0;i<n;i++)	1	n+1	$\Theta(n)$
theSum +=a[i];	1	n	$\Theta(n)$
return theSum;	1	1	$\Theta(1)$
}	0	0	$\Theta(0)$

$$t_{\text{sum}}(n) = \Theta(\max(g_i(n))) = \Theta(n)$$

求排列(程序1-32)的渐进复杂性

程序1-32

```
template<class T>
void permutations(T list[], int k, int m)
{ //生成list[k:m]的所有排列方式, 输出前缀是 list[0:k-1] 后缀是
  list[k:m]的所有排列方式
  int i;
  if (k == m) { // list[k:m]只有一个排列
    copy(list, list+m+1, ostream_iterator<T>(cout, " ")) ;
    cout << endl;
  }
  else // list[k:m]有多个排列方式, 递归地产生这些排列方式
    for (i=k; i <= m; i++) {
      swap (list[k], list[i]);
      permutations (list, k+1, m);
      swap (list[k], list[i]);
    }
}
```

求排列(程序1-32)的渐进复杂性

- 假定 $m=n-1$ 。
- $k=m$: 所需要的时间为 cn (c 是一个常数)。
 - $t_{\text{permutations}}(k, m) = t_{\text{permutations}}(m, m) = cn$
- $k < m$: 执行else语句,
 - for循环将被执行 $m-k+1$ 次
 - 每次循环所花费的时间: $d t_{\text{permutations}}(k+1, m)$, d 是一个常数.
 - $t_{\text{permutations}}(k, m) = d(m-k+1) t_{\text{permutations}}(k+1, m)$ 。使用置换的方法, 可以得到:
- $t_{\text{permutations}}(0, m) = \Theta((m+1) * (m+1)!) = \Theta(n * n!),$
其中 $n \geq 1$ 。

例 3-24 折半搜索 (Binary Search)

- 在有序数组a中查找元素x

搜索过程示例

[05 13 19 21 37 56 64 75 80 88 92]

↑ ↑ ↑

left middle right

[05 13 19 21 37] 56 64 75 80 88 92

↑ ↑ ↑

left middle right

05 13 19 [21 37] 56 64 75 80 88 92

↑ left middle ↑ right

查找x=21的过程(查找成功)

搜索过程示例

[05 13 19 21 37 56 64 75 80 88 92]



05 13 19 21 37 56 [64 75 80 88 92]



05 13 19 21 37 56 64 75 80 [88 92]



05 13 19 21 37 56 64 75 80] [88 92

查找 $x=85$ 的过程(查找失败)

程序3-1 折半搜索 (Binary Search)

```
template<class T>
int binarySearch(T a[], const T& x, int n)
{
    //在有序数组a中查找元素x
    //如果存在，就返回元素x的位置，否则返回-1
    int left=0; //left指向数据段的左端
    int right=n-1 ;//right指向数据段的右端
    while (left≤right) {
        int middle=(left+right)/2;//数据段的中间
        if (x==a[middle]) return middle;
        if (x > a[middle]) left=middle + 1;
        else right=middle-1 ;
    }
    return -1; //没有找到x
}
```

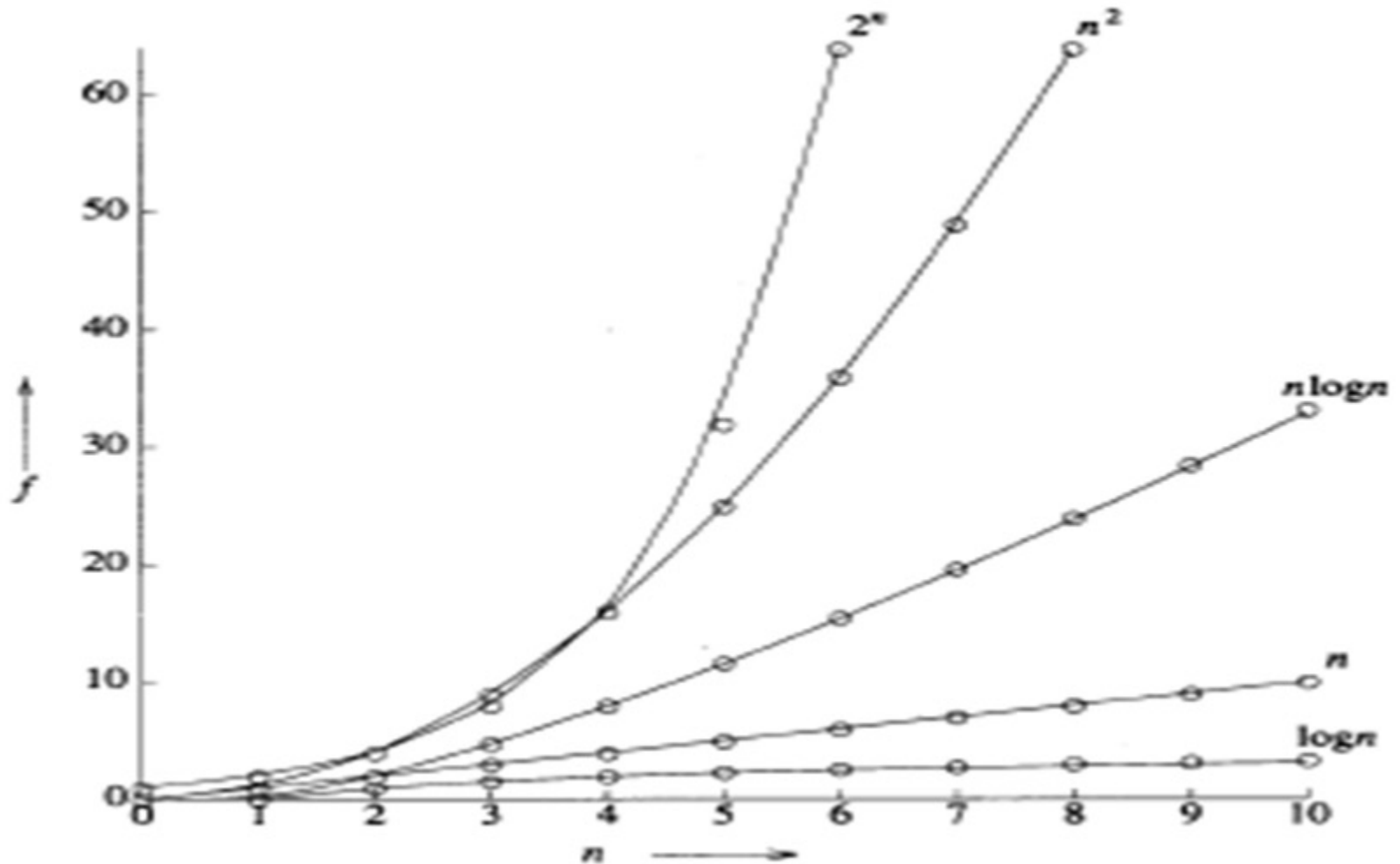
最坏情况下，
时间复杂性：

$O(\log n)$

3.5 实际复杂性

$\log n$	n	$n \log n$	n^2	n^3	2^n
0	1	0	1	1	2
1	2	2	4	8	4
2	4	8	16	64	16
3	8	24	64	512	256
4	16	64	256	4096	65536
5	32	160	1024	32768	4294967296

实际复杂性



第4章

性能测量

性能测量

- 性能测量（**performance measurement**）主要关注于得到一个程序实际需要的空间和时间。
- 空间密切相关：
 - 特定的编译器
 - 编译器选项
 - 执行程序的计算机
- 不能精确地测量一个程序运行时所需要的空间
- 程序的运行时间：使用C++函数**clock()**

时间测量

- 测量程序(以排序为例)，需要
 - 确定实例特征 n 的一组值
 - 对于实例特征 n 的每一个值，设计测试数据
 - 可以人工设计或借助计算机设计相应的测试数据
 - 编写程序，测量运行时间
 - 为了提高测量的精确度，对于实例特征的每一个值，可以重复求解若干次。
 - 实际测量时间包括：排序的时间、额外时间(每次对 a 初始化等)