



算法与算法分析

一、算法的基本概念

二、算法分析



一、算法

1、算法定义

2、算法特性

3、算法的形式

4、算法举例

算法定义

- 对特定问题的求解步骤的描述，称为算法。

算法特性

- ◆ **输入** 有0个或多个输入
- ◆ **输出** 有一个或多个输出(处理结果)
- ◆ **确定性** 每步定义都是确切无歧义的
- ◆ **有穷性** 算法应在执行有穷步后结束
- ◆ **能行性** 每一条运算应足够基本

算法形式

- 自然语言
- 流程图
- 框图
- C++的函数
 - 自顶向下，逐步求精

算法举例

写出将整型数组**a**中数据元素实现就地逆置的C++算法。

```
void reverse(int a[],int n){  
    int temp;  
    for (int i=0, j=n-1; i<j; i++,j--){  
        temp=a[i];  
        a[i]=a[j];  
        a[j]=temp;  
    }  
}
```



二、算法分析

- 1、算法的性能标准
- 2、算法时间效率的度量
- 3、时间复杂度及计算方法
- 4、时间复杂度简化计算方法
- 5、常见的时间复杂度及比较
- 6、其它情况

算法的性能标准

- **正确性 (Correctness)** 算法应满足具体问题的需求。
- **可读性 (Readability)** 算法应该容易阅读。以有利于阅读者对程序的理解。
- **效率** 效率指的是算法执行的时间和空间利用率。通常这两者与问题的规模有关。
- **健壮性 (Robustness)** 算法应具有容错处理的功能。当输入非法数据时，算法应对其作出反应，而不应产生莫名其妙的输出结果。

时间性能的后期测试

- 在算法中的某些部位插装时间函数 **time ()**，测定算法完成某一功能所花费时间。
- 例如，测算前面数组元素原地逆置算法 **reverse** 的运行时间：

插装 **time()** 的计时程序

.....//包括数组a的初始化等

double start, stop;

time(&start);

int k = reverse (a, n);

time(&stop);

double runTime = stop - start;

cout << " " << n << " " << runTime << **endl**;

后期测试并不是客观的算法性能评估方法

- 程序运行绝对时间与软硬件环境有关，如编译程序生成的目标代码的质量、计算机程序指令系统的品质和速度等制约。

缺点：

1. 必须执行程序
2. 其它因素可以掩盖算法本质

时间性能的事前估计

- ◆ 一个特定算法的性能应与算法运行的环境无关

程序段	语句执行次数
$m=0;$	1
for ($i=1; i \leq n; i++$)	$1+n+1+n$
$m=m+1;$	n
时间函数	$T(n)=3n+3$
渐近时间复杂度	$T(n)=O(n)$

程序段	语句执行次数
$m=0;$	1
for ($i=1; i \leq n; i++$)	1, $n+1, n$
for ($j=i; j \leq n; j++$)	$n, n(n+1)/2+1, n(n+1)/2$
$m=m+1;$	$n(n+1)/2$
时间函数	$T(n)=1.5n^2+4.5n+4$
渐近时间复杂度	$T(n)=O(n^2)$

例 求两个n阶方阵的乘积 $C = A \times B$

```
void MatrixMultiply (int A[n][n], int B[n][n],  
    int C[n][n]) {
```

```
    for (int i = 0; i < n; i++)
```

... $2n+2$

```
        for (int j = 0; j < n; j++) {
```

... $n(2n+2)$

```
            C[i][j] = 0;
```

... n^2

```
            for (int k = 0; k < n; k++)
```

... $n^2(2n+2)$

```
                C[i][j] = C[i][j] + A[i][k] * B[k][j];
```

... n^3

```
        }
```

```
    }
```

$3n^3 + 5n^2 + 4n + 2$

- 算法中所有语句的执行次数之和是关于**n**的函数

$$T(n) = 3n^3 + 5n^2 + 4n + 2$$

- 当**n**趋于无穷大时，时间复杂度的数量级称为算法的渐进时间复杂度

$$T(n) = O(n^3) \quad \text{— 大O表示法}$$

算法渐进时间复杂度计算方法

1、将所有语句的执行次数之和作为算法的运行时间函数 $T(n)$ 。

2、当 $n \rightarrow \infty$ 时，时间函数的数量级表示称为渐进时间复杂度，简称时间复杂度。记为 $T(n)=O(f(n))$

n 指的是问题的规模，如被排序的数组中元素的个数，矩阵的阶数等。

时间复杂度计算的简化方法

- 将某个关键操作的执行次数的数量级作为时间复杂度。
- 比如在矩阵相乘算法时，可选取这句（ $C[i][j] = C[i][j] + A[i][k] * B[k][j];$ ）相乘累加的语句作为关键语句；
- 关键语句执行次数为 n^3 次；
- 算法间复杂度为 $T(n)=O(n^3)$ 。

常见的时间复杂度

常量阶 $O(1)$

对数阶 $O(\log n)$

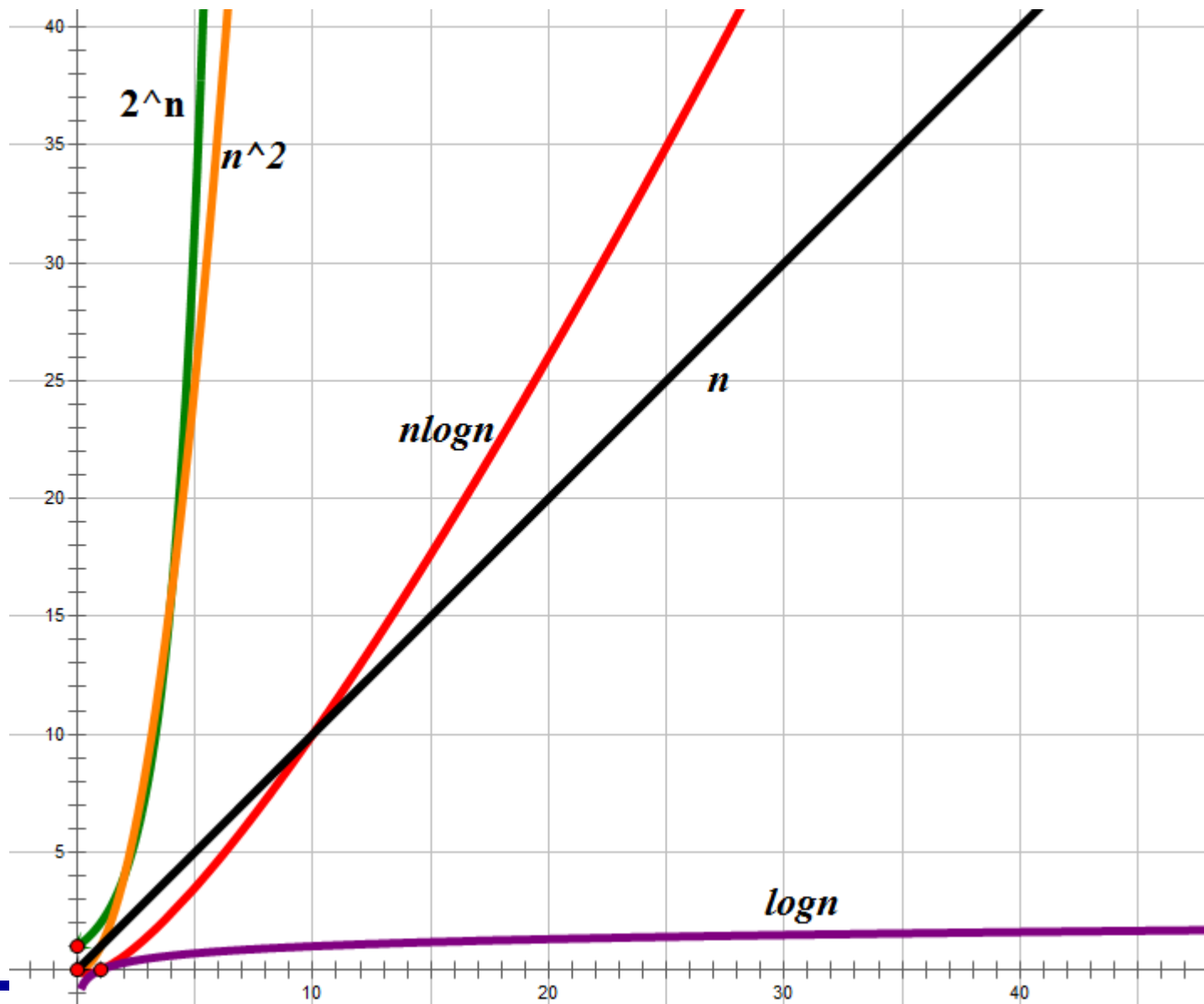
线性阶 $O(n)$

线性对数阶 $O(n \log n)$

多项式阶 $O(n^m)$

指数阶 $O(2^n)$

常见的时间复杂度



各种时间复杂度从好到坏排序

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

其它情况

- 多个问题规模
- 并列程序段----加法原则
- 嵌套程序段----乘法原则
- 时间复杂度不仅依赖于问题规模 n ，还与输入实例的初始排列有关

多个问题规模

如：对两个长度分别为m和n的数组进行合并，问题的规模就有2个m和n。

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

并列程序段----加法原则

$$\begin{aligned} T(n, m) &= T_1(n) + T_2(m) \\ &= O(\max(f(n), g(m))) \end{aligned}$$

- 例子

变量计数

```
x = 0; y = 0;
```

$T_1(n) = O(1)$

```
for ( int k = 0; k < n; k ++ )  
    x ++;
```

$T_2(n) = O(n)$

```
for ( int i = 0; i < n; i ++ )  
    for ( int j = 0; j < n; j ++ )  
        y ++;
```

$T_3(n) = O(n^2)$

$$\begin{aligned} T(n) &= T_1(n) + T_2(n) + T_3(n) = O(\max(1, n, n^2)) \\ &= O(n^2) \end{aligned}$$

嵌套程序段---乘法规则

$$\begin{aligned} T(n, m) &= T_1(n) * T_2(m) \\ &= O(f(n) * g(m)) \end{aligned}$$

■ 例子

变量计数

```
x = 0; y = 0;
```

$T_1(n) = O(1)$

```
for ( int k = 0; k < n; k ++ ) {  
    x ++;  
    for ( int i = 0; i < n; i ++ )  
        for ( int j = 0; j < n; j ++ )  
            y ++;  
}
```

$T_2(n) = O(n)$

$T_3(n) = O(n^2)$

$$\begin{aligned} T(n) &= T_1(n) + (T_2(n) * T_3(n)) = T_1(n) + O(n * n^2) \\ &= O(\max(1, n^3)) = O(n^3) \end{aligned}$$

```
void test (float x[ ][ ], int m, int n) {  
    float sum [ ];  
    for (int i = 0; i < m; i++) {           //x中各行  
        sum[i] = 0.0;                       //数据累加  
        for (int j = 0; j < n; j++)  
            sum[i] += x[i][j];  
    }  
    for (i = 0; i < m; i++)                 //打印各行数据和  
        cout << i << " : " << sum [i] << endl;  
}
```

渐进时间复杂度为 $O(\max(m*n, m))=O(m*n)$

- 时间复杂度与输入实例的初始排列有关
- 例子
- 选取最坏情况下的时间复杂度

顺序查找

```
int SeqSearch (int a[ ], int n, int k ) {  
    int i =0;  
    while (i <n && A[i] != k)  
        i++;  
    if (i==n)  
        return -1;  
    else  
        return i;  
}
```

- 取 $i++$ 作为关键操作，它的执行次数不仅与 n 有关，还与 $A[]$ 中各元素的取值以及 k 的取值有关。
- 最好情况时间复杂度---- $O(1)$
- 最坏情况时间复杂度---- $O(n)$
- 平均情况时间复杂度---- $O(n)$
- 通常选取最坏情况下的时间复杂度作为算法效率量度

空间复杂性

- 算法所需空间和问题规模的函数。记为 $S(n)$ 。
当 $n \rightarrow \infty$ 时的时间复杂性，称为渐进空间复杂性。

空间复杂度度量

- 存储空间的固定部分

程序指令代码的空间，常数、简单变量、定长成分(如数组元素、结构成分、对象的数据成员等)变量所占空间

- 可变部分

尺寸与实例特性有关的成分变量所占空间、引用变量所占空间、递归栈所用空间、通过 **new** 和 **delete** 命令动态使用空间

作业

- 编写在长度为 n 的整型数组 a 中找出最大值的算法，并分析算法的时间复杂度。