

# 算法分析

# // 算法分析

时间复杂度

空间复杂度

抽象数据类型 ADT ( Abstract Data Type )

算法 + 数据结构 = 程序

Algorithms

Data Structures

Programs



数据结构与算法之间存在着本质联系。在研究某一类型的数据结构时，总要涉及其上施加的运算。只有通过对所定义运算的研究，才能真正理解数据结构的定义和作用。

# // 算法要满足的 5 个重要特性

有穷性

确定性

可行性

输入

输出

# // 评价算法优劣的基本标准

正确性

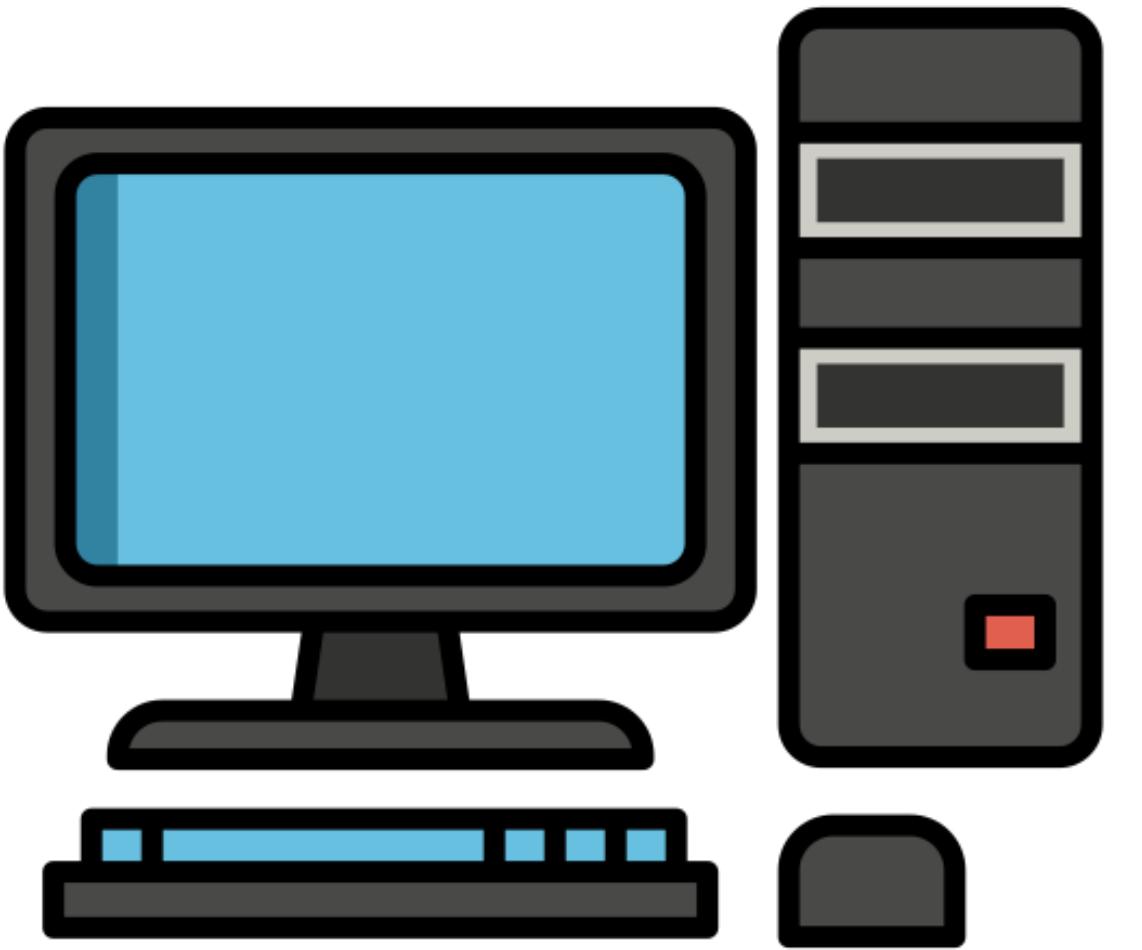
可读性

健壮性

高效性

# // 算法的效率

A



每秒执行百亿条指令

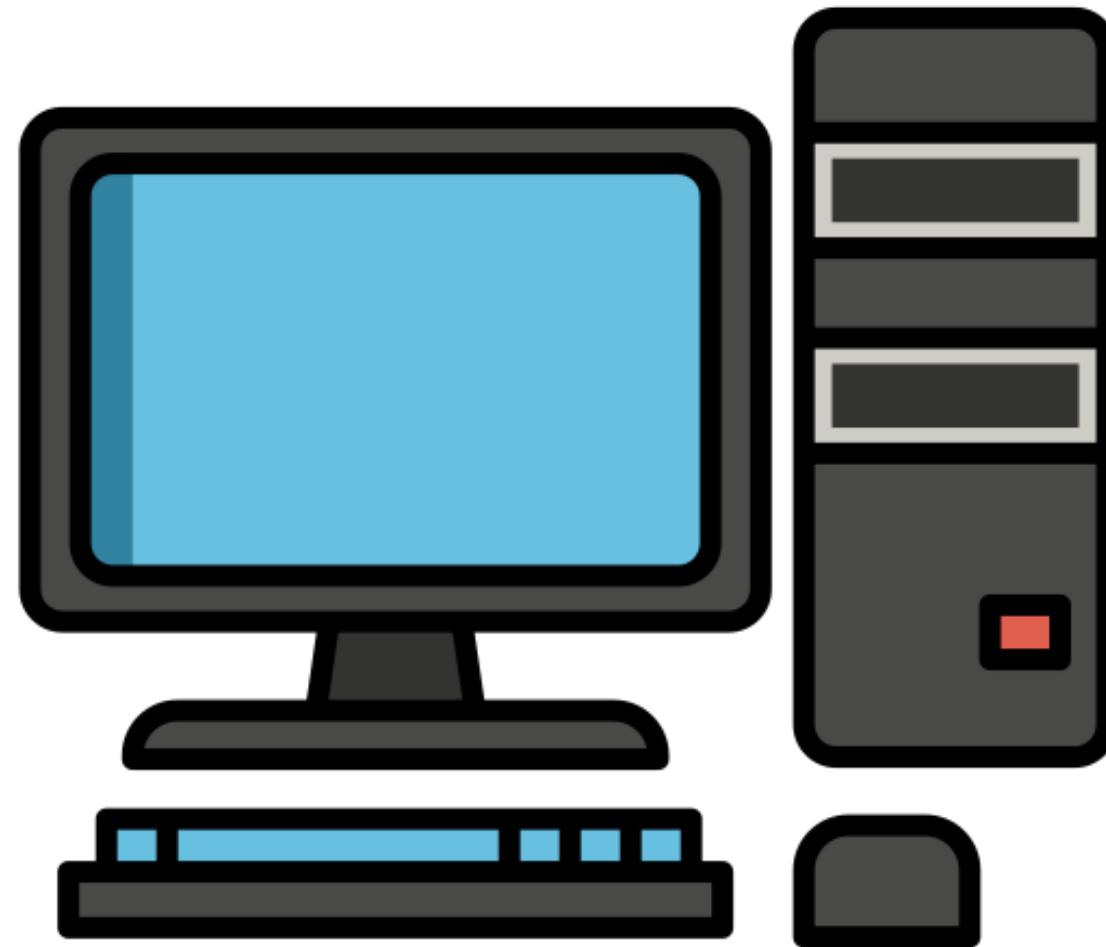


B

每秒执行千万条指令

# // 算法的效率

A



每秒执行百亿条指令

B



每秒执行千万条指令

问题：对1000万个数进行排序，谁快？

A 用插入排序大约 5.5 小时完成

B 用归并排序大约 20 分钟完成

## // 时间复杂度

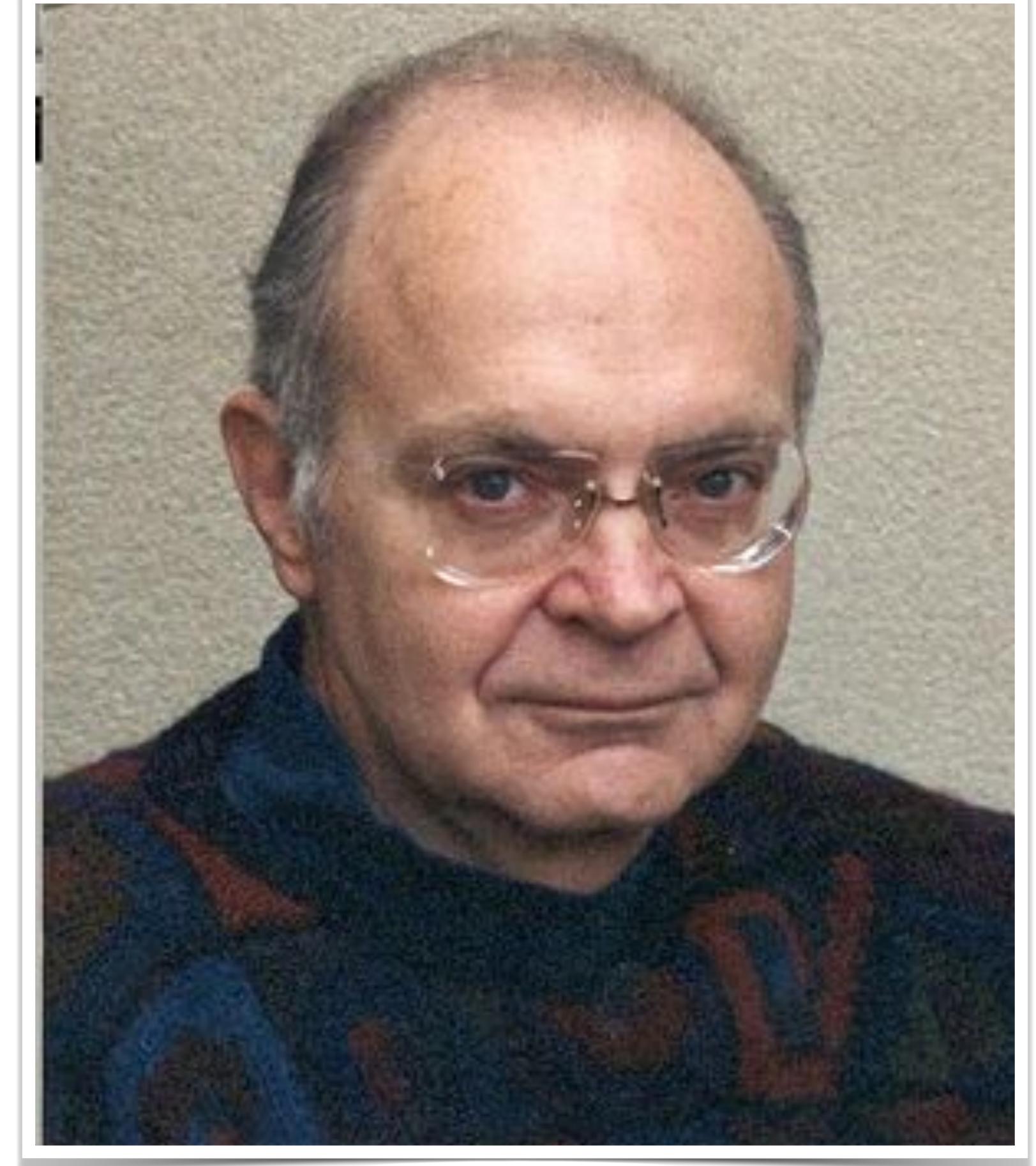
也称渐近时间复杂度， $T(n) = O(f(n))$

随着问题规模  $n$  的增大，算法执行时间和增长率和  $f(n)$  增长率成正比

# // 程序运行的总时间主要和两点有关

执行每条语句的耗时

每条语句的执行频率



唐纳德 · 尔文 · 克努斯

Donald Ervin Knuth

## // 关注语句频度

由于语句的执行要由源程序翻译成目标代码，目标代码经装配再执行，因此语句执行一次实际所需的具体时间是与机器的软、硬件环境（如机器速度、编译程序质量等）密切相关的。所以，所谓的算法分析并非实际执行所需时间，而是针对算法中语句的执行次数做出估计，从中得到算法执行时间的信息。

## // 计算频度

```
for (int i=1; i<=n; i++) {
```

频度为  $n+1$

```
}
```

## // 计算频度

```
for (int i=1; i<=n; i++)    频度为 n+1  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++) 频度为 n × (n+1)  
    {  
    }  
}
```

## // 计算频度

```
for (int i=1; i<=n; i++)    频度为 n+1  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++) 频度为 n × (n+1)  
    {  
        c [i] [j] = 0;      频度为 n × n=n2  
    }  
}
```

## // 计算频度

```
for (int i=1; i<=n; i++)    频度为 n+1  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++) 频度为 n × (n+1)  
    {  
        c[i][j] = 0;          频度为 n × n=n2  
        for (int k=1; k<=n; k++) 频度为 n × n × (n+1)=n2 *(n+1)  
        {  
            }  
    }  
}
```

## // 计算频度

```
for (int i=1; i<=n; i++) 频度为 n+1  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++) 频度为 n × (n+1)  
    {  
        c[i][j] = 0; 频度为 n × n=n2  
        for (int k=1; k<=n; k++) 频度为 n × n × (n+1)=n2 * (n+1)  
        {  
            c[i][j] = c[i][j] + a[i][k] * b[k][j]; 频度为 n × n × n=n3  
        }  
    }  
}
```

## // 计算时间复杂度

```
for (int i=1; i<=n; i++)    频度为 n+1
{
    for (int j=1; j<=n; j++) 频度为 n×(n+1)
    {
        c[i][j] = 0;          频度为 n×n=n2
        for (int k=1; k<=n; k++) 频度为 n×n×(n+1)=n2*(n+1)
        {
            c[i][j] = c[i][j] + a[i][k] * b[k][j]; 频度为 n×n×n=n3
        }
    f(n) = n+1+n×(n+1)+n2+n2×(n+1)+n3
    }
}
f(n) = 2n3+3n2+2n+1
```

## // 计算时间复杂度

若  $f(n) = a_m n^m + a_{m-1} n^{m-1} + \dots + a_1 n + a_0$  是一个  $m$  次多项式，则  $T(n) = O(n^m)$

在计算算法时间复杂度时，可以忽略所有低次幂和最高次幂的系数，这样可以简化算法分析，也体现出了增长率的含义。

$$f(n) = 2n^3 + 3n^2 + 2n + 1$$

$$T(n) = O(n^3)$$

## // 频度计算

```
for (int i=1; i<=n; i++)  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++)  
    {  
        c[i][j] = 0;  
        for (int k=1; k<=n; k++)  
        {  
            c[i][j] = c[i][j] + a[i][k] * b[k][j];  
        }  
    }  
}
```

如果  $n$  为 0 呢?

$$f(n)=1$$

$$T(n)=O(1)$$

## // 时间复杂度

**最好时间复杂度：**算法在最好情况下的时间复杂度。

**最坏时间复杂度：**算法在最坏情况下的时间复杂度。

**平均时间复杂度：**算法在所有可能的情况下，按照输入实例以等概率出现时，算法计量的加权平均值。

**对算法时间复杂度的度量，通常只讨论算法在最坏情况下的时间复杂度，即分析在最坏情况下，算法执行时间的上界。**

## // 计算时间复杂度 – 常量阶示例

```
x++ ;      频度为 1  
s = 0 ;      频度为 1
```

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

$$T(n) = O(1)$$

```
for (int i=0; i<10000; i++)  
{  
    x++ ;  
    s = 0 ;  
}
```

$$T(n) = O(1)$$

## // 计算时间复杂度 – 线性阶示例

```
for (int i=0; i<n; i++)  
{  
    x++;  
    s = 0;  
}
```

频度为  $n+1$

频度为  $n$

频度为  $n$

$$f(n) = (n+1) + n + n = 3n + 1$$

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

## // 计算时间复杂度 - 平方阶示例

```
x = 0;  
y = 0;  
for (int k=1; k<=n; k++)  
{  
    x++;  
}  
for (int i=1; i<=n; i++)  
{  
    for (int j=1; j<=n; j++)  
    {  
        y++;  
    }  
}
```

频度为 1

频度为 1

频度为  $n+1$

频度为  $n$

频度为  $n+1$

频度为  $n \times (n+1)$

频度为  $n^2$

$$f(n) = 1 + 1 + (n+1) + n + (n+1) + n(n+1) + n^2 \\ = 2n^2 + 4n + 4$$

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

## // 计算时间复杂度 - 立方阶示例

```
x = 1;          频度为 1  
for (int i=1; i<=n; i++)      频度为 n  
{  
    for (int j=1; j<=i; j++)      频度为  $(1 + 2 + 3 + \dots + n) = n(n+1)/2$   
    {  
        for (int k=1; k<=j; k++)  
        {  
            频度为  $1 + [1 + (1+2)] + [1 + (1+2) + (1+2+3)] + \dots + n(n+1)/2$   
            x++;  
        }  
    }  
}
```

$$\begin{aligned} &= 1 + 4 + 10 + \dots + n(n+1)/2 \\ &= [n(n+1)(n+2)]/6 \end{aligned}$$

$T(n) = O(n^3)$

	i=1	i=2	i = 3	i=4	i=n
一层	1次	2次	3次	4次	
二层	1次	3次	6次	10次	
三层	1次	4次	10次	20次	

### 三角形数列：

- 三角形数列的第 `n` 项是前 `n` 个自然数的和。
- 数列项的公式为：

$$T_n = 1 + 2 + 3 + \cdots + n = \frac{n(n + 1)}{2}$$

### 累加和数列：

- 三阶累加数列则是在三角形数列的基础上，再进行一次累加。
- 三阶累加数列的第 `n` 项是前 `n` 个三角形数的和。
- 数列项的公式为：

$$S_n = T_1 + T_2 + T_3 + \cdots + T_n$$

即：

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

为了计算这种数列的总和，我们可以按以下步骤进行：

1. 计算单个三角形数：

- 例如，`T\_1 = 1`，`T\_2 = 1 + 2 = 3`，`T\_3 = 1 + 2 + 3 = 6`，等等。
- 对于任意 `n`，三角形数的公式为：

$$T_n = \frac{n(n+1)}{2}$$

2. 累加所有三角形数：

- 三阶累加数列的第 `n` 项为：

$$S_n = T_1 + T_2 + T_3 + \cdots + T_n$$

- 代入三角形数公式：

$$S_n = \frac{1 \times 2}{2} + \frac{2 \times 3}{2} + \frac{3 \times 4}{2} + \cdots + \frac{n \times (n+1)}{2}$$

### 3. 化简并求和：

- 为了方便计算，我们可以把公式中的`1/2`提出来：

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

- 进一步展开`i(i + 1)`：

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

- 将`i^2`和`i`分开求和：

$$S_n = \frac{1}{2} \left( \sum_{i=1}^n i^2 + \sum_{i=1}^n i \right)$$

### 4. 利用求和公式：

- 对于`i`的平方和，我们有公式：

$$\sum_{i=1}^n i^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

- 对于`i`的自然数和，我们有公式：

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

#### 4. 利用求和公式：

- 对于 `i` 的平方和，我们有公式：

$$\sum_{i=1}^n i^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

- 对于 `i` 的自然数和，我们有公式：

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

#### 5. 代入并化简：

- 将这两个公式代入总和公式：

$$S_n = \frac{1}{2} \left( \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} + \frac{n(n+1)}{2} \right)$$

- 最终化简为：

$$S_n = \frac{n(n+1)(n+2)}{6}$$

## // 计算时间复杂度 – 对数阶示例

```
for (int i=1; i<=n; i=i * 2)  
{  
    x++;  
    s = 0;  
}
```

$$2^{t-1} > n$$

$$\log_2 2^{t-1} > \log_2 n$$

$$t-1 > \log_2 n$$

$$t > \log_2 n + 1$$

次数	1	2	3	4	t
i	1	2	4	8	?
i	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$

$$\begin{aligned} T(n) &= \log_2 n + 1 \\ &= O(\log_2 n) \end{aligned}$$



## 时间复杂度汇总

时间	名称
1	常数阶
$n$	线性阶
$n^2$	平方阶
$n^3$	立方阶
$\log n$	对数阶
$n \log n$	线性对数阶
$2^n$	指数阶
$n!$	阶乘阶

## // 计算时间复杂度

[ 2011 ] 设  $n$  是描述问题规模的非负整数，下面程序片段的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
x = 2;  
while (x<n/2)  
    x = 2 * x;
```

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

次数	1	2	3	4	t
x	$2^2$	$2^3$	$2^4$	$2^5$	$2^{t+1}$

$$\begin{aligned}T(n) &= \log_2 n - 2 \\&= O(\log_2 n)\end{aligned}$$

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

$$2^{t+2} = n$$

$$\log_2 2^{t+2} = \log_2 n$$

$$t+2 = \log_2 n$$

$$t = \log_2 n - 2$$

## // 计算时间复杂度

[ 2011 ] 设  $n$  是描述问题规模的非负整数，下面程序片段的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
x = 2;  
while (x<n/2)  
    x = 2 * x;
```

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

次数	1	2	3	4	t
i	$2^2$	$2^3$	$2^4$	$2^5$	$2^{t+1}$

$$\begin{aligned}T(n) &= \log_2 n - 2 \\&= O(\log_2 n)\end{aligned}$$

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

$$2^{t+2} = n$$

$$\log_2 2^{t+2} = \log_2 n$$

$$t+2 = \log_2 n$$

$$t = \log_2 n - 2$$

# // 计算时间复杂度

[ 2017 ] 下列函数的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

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

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

$$t(t+1)/2 = n$$

次数	1	2	3	4	t
i	1	2	3	4	t
sum	1	3	6	10	$t(t+1)/2$

$$t(t+1) = 2n$$

$$t^2 + t = 2n$$

$$t^2 \approx 2n$$

# // 计算时间复杂度

[ 2017 ] 下列函数的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

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

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

次数	1	2	3	4	t
i	1	2	3	4	t
sum	1	3	6	10	$t(t+1)/2$

$$t \approx \sqrt{2n}$$

$$\begin{aligned}T(n) &= O(\sqrt{n}) \\&= O(n^{1/2})\end{aligned}$$

## // 计算时间复杂度

[ 2017 ] 下列函数的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

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

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

次数	1	2	3	4	t
i	1	2	3	4	t
sum	1	3	6	10	$t(t+1)/2$

$$t \approx \sqrt{2n}$$

$$\begin{aligned}T(n) &= O(\sqrt{n}) \\&= O(n^{1/2})\end{aligned}$$

## // 计算时间复杂度

[ 2019 ] 设  $n$  是描述问题规模的非负整数，下列程序的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
x = 0;  
while (n >= (x+1) * (x+1))  
    x = x + 1;
```

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

$$n < (x+1)^2$$

$$\sqrt{n} < x+1$$

$$\sqrt{n}-1 < x$$

$$\begin{aligned}T(n) &= O(\sqrt{n}) \\&= O(n^{1/2})\end{aligned}$$

## // 计算时间复杂度

[ 2019 ] 设  $n$  是描述问题规模的非负整数，下列程序的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
x = 0;  
while (n >= (x+1) * (x+1))  
    x = x + 1;
```

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

$$n < (x+1)^2$$

$$\sqrt{n} < x+1$$

$$\sqrt{n}-1 < x$$

$$\begin{aligned}T(n) &= O(\sqrt{n}) \\&= O(n^{1/2})\end{aligned}$$

## // 计算时间复杂度

[ 2022 ] 下列程序的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
int sum = 0;  
for(int i=1; i<n; i*=2)  
    for(int j=0; j<i; j++)  
        sum++;
```

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

次数	1	2	3	4	t
i	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$

$$2^{t-1} = n$$

$$\log_2 2^{t-1} = \log_2 n$$

$$t-1 = \log_2 n$$

$$t = \log_2 n + 1$$

## // 计算时间复杂度

[ 2022 ] 下列程序的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
int sum = 0;  
for(int i=1; i<n; i*=2)  
    for(int j=0; j<i; j++)  
        sum++;
```

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

次数	1	2	3	4	t
i	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$
内层次数	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$

$$t = \log_2 n + 1$$

$$1 + 2 + 4 + \dots + 2^{t-1}$$

$$= 1 + 2 + 4 + \dots + 2^{\log_2 n + 1 - 1}$$

$$= 1 + 2 + 4 + \dots + 2^{\log_2 n}$$

$$= 1 \times (1 - 2^{\log_2 n}) / (1 - 2) = n - 1$$

## // 计算时间复杂度

[ 2022 ] 下列程序的时间复杂度是\_\_\_\_\_。

```
int sum = 0;  
for(int i=1; i<n; i*=2)  
    for(int j=0; j<i; j++)  
        sum++;
```

A.  $O(\log n)$

B.  $O(n)$

C.  $O(n \log n)$

D.  $O(n^2)$

次数	1	2	3	4	t
i	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$
内层次数	$2^0$	$2^1$	$2^2$	$2^3$	$2^{t-1}$

$$\begin{aligned}T(n) &= n - 1 \\&= O(n)\end{aligned}$$

## // 空间复杂度

空间复杂度主要用来描述某个算法对应的程序想在计算机上执行，除了用来存储代码和输入数据的内存空间外，还需要额外的空间。

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

# // 抽象数据类型 ADT ( Abstract Data Type )

ADT 是一种编程概念，用于定义数据的类型及其操作，而不涉及具体实现细节。它提供了一种将数据的逻辑表示与物理实现分离的方法，从而使程序更具可维护性和可扩展性。

在C语言中，ADT 通常通过结构体和函数的结合来实现。结构体用于定义数据的类型，而函数用于操作这些数据。通过这种方式，程序员可以隐藏数据的内部结构，仅暴露出操作数据的接口。

## // 设计一台电视机

```
ADT 电视机 {  
    打开电视机；  
    关闭电视机；  
    调节音量；  
    换台；  
}
```

## //设计一个复数

```
ADT Complex {
```

数据对象：  $D = \{e_1, e_2 \mid e_1, e_2 \in R, R \text{是实数}\}$

数据关系：  $S = \{<e_1, e_2> \mid e_1 \text{是复数的实部}, e_2 \text{是复数的虚部}\}$

基本操作：

```
create (&C, x, y)
```

操作结果：构造复数C，其实部和虚部分别赋值参数x和y的值。

```
GetReal (C)
```

初始条件：复数C已存在。

操作结果：返回复数C的实部值

```
} ADT Complex
```

# // 复数表示与实现

```
typedef struct
{
    float Realpart;
    float Imagepart;
} Complex;
```

案例：算法分析/test1.c

```
void create(Complex *C, float x, float y)
{
    C->Realpart = x;
    C->Imagepart = y;
}
```

# //作业 P16-6

(1)

```
x = 90; y = 100;  
while(y>0)  
    if(x>100)  
        {x = x - 10; y--;}  
    else x++;
```

(2)

```
for(i=0;i<n;i++)  
    for(j=0;j<m;j++)  
        a[i][j]=0;
```

(3)

```
s = 0;  
for(i=0;i<n;i++)  
    for(j=0;j<n;j++)  
        s += B[i][j];  
sum = s;
```

(4)

```
i = 1;  
while(i<=n)  
    i = i * 3;
```

# // 作业 P16-6

(5)

```
x = 0;  
for (i=1; i<n; i++)  
    for (j=1; j<=n-i; j++)  
        x++;
```

(6)

```
x = n; //n>1  
y = 0;  
while (x>=(y+1) * (y+1))  
    y++;
```