



本节主题:

算法复杂度概念

# 关注效率

## 效率

单位时间完成的工作量

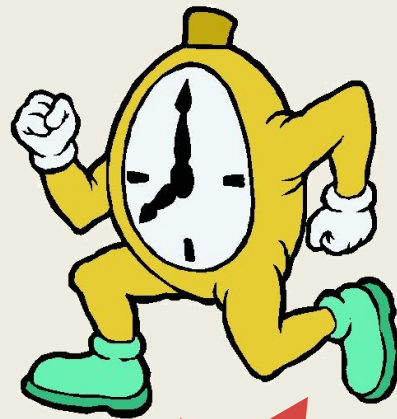
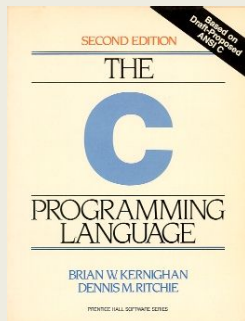
指最有效地使用社会资源以满足人类的愿望和需要

## 算法的效率：有效地使用计算资源满足需求

时：用时短（CPU的计算资源）

空：耗费的内存少（存储资源）

## 何为“用时短”的算法？



用什么比较？

不能用程序执行时间比较效率

执行的环境不同

实现的语言不同

其他因素

# 用基本运算的次数度量算法的时间复杂度！

## ❏ 算法的构成

❏ 一个算法是由控制结构（顺序、分支和循环）和原操作（固有数据类型的操作，如比较、加减乘除等）构成的

❏ 算法时间取决于两者的综合效果

控制语句1  
原操作

...

控制语句n  
原操作

```
void fun(int a[],int n)
{
    int i;
    for (i=0; i<n; i++)
        a[i]=2*i;
    for (i=0; i<n; i++)
        printf("%d ",a[i]);
    printf("\n");
}
```

为比较同一问题的不同算法：

- ❏ 从算法中选取一种对于所研究的问题来说是基本运算的原操作（简称为基本运算）。
- ❏ 算法执行时间大致为基本运算所需的时间与其运算次数的乘积。
- ❏ 基本运算的一般是最深层循环内的语句。

# 算法的时间复杂度

## ❏ 原理

- ❏ 在一个算法中，进行基本运算的次数越少，其运行时间也就相对地越少；基本运算次数越多，其运行时间也就相对地越多。

## ❏ 定义

- ❏ 把算法中包含基本运算次数的多少称为**算法的时间复杂度**，也就是说，一个算法的时间复杂度是指该算法的基本运算次数。

## ❏ 度量

- ❏ 算法中基本运算次数 $T(n)$ 是问题规模 $n$ 的某个函数 $f(n)$ ，记作： $T(n)=O(f(n))$

```
void fun(int a[],int n)
{
    int i;
    for (i=0; i<n; i++)
        a[i]=2*i;
    for (i=0; i<n; i++)
        printf("%d ",a[i]);
    printf("\n");
}
```



乘法的次数：

$T(n)=n$

$T(n)=O(n)$

# 算法的时间复杂度的表示法

算法中基本运算次数 $T(n)$ 是问题规模 $n$ 的某个函数 $f(n)$ ，记作： $T(n)=O(f(n))$

## ❏ “大O”

❏ 表示时间复杂度的“量级”

❏ 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。

❏ 例如， $T(n)=3n^2-5n+10000=O(n^2)$

指定正常数 $C=3$ ，

当 $n>2000$ 时，有 $3n^2-5n+10000 < 3n^2$

## ❏ “O”的形式定义：

❏ 若 $f(n)$ 是正整数 $n$ 的一个函数，

❏ 存在一个正常数 $C$ 和 $n_0$

❏ 使得当 $n \geq n_0$ 时

❏ 有 $T(n) \leq C \cdot f(n)$

❏ 则记 $T(n)=O(f(n))$

$T(n)=O(f(n))$ 的实质

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T(n)}{f(n)} = C$$

指导意义：

❏ 只求出 $T(n)$ 的最高阶，忽略其低阶项和常数，这样既可简化 $T(n)$ 的计算，又能比较客观地反映出当 $n$ 很大时算法的时间性能。

❏ 算法分析只关心 $n$ 很大时的表现。

# 复杂度的量级

□  $O(1)$ ，常数阶

▢ 复杂度与问题规模 $n$ 无关

▢ 例：没有循环的算法

□  $O(\log_2 n)$ ，对数阶

▢ 同  $O(\lg n)$ ， $O(\lg n)$

□  $O(n)$ ，线性阶

▢ 与问题规模 $n$ 的增长呈线性增大关系

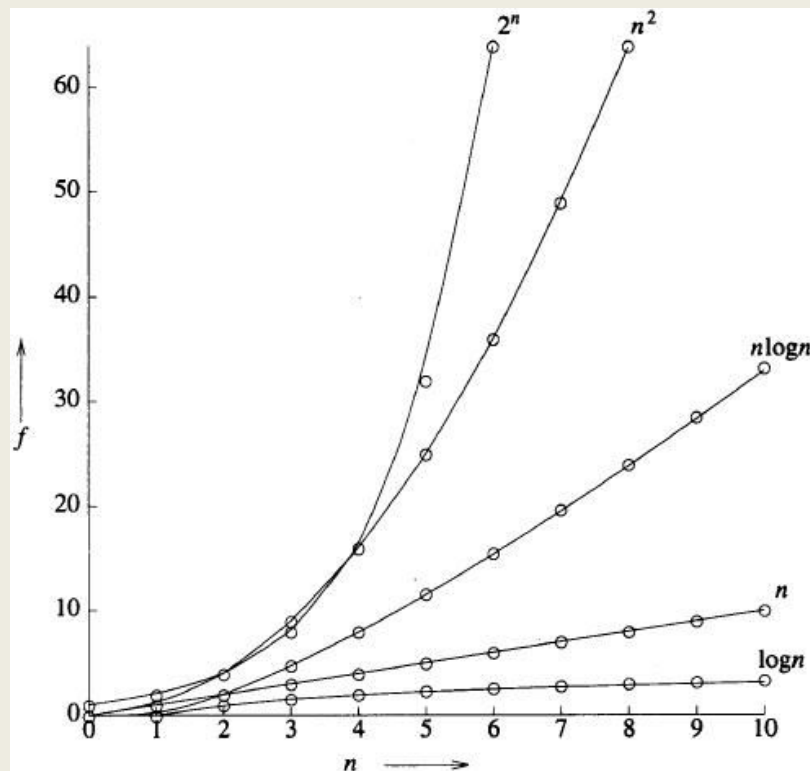
▢ 例：有执行 $n$ 次的一重循环的算法

□  $O(n \log_2 n)$ ，线性对数阶

□  $O(n^2)$ ，平方阶

□  $O(n^3)$ ，立方阶

□  $O(2^n)$ ，指数阶



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

## 运行时间随问题规模 $n$ 的变化.....

$n$	$\lg n$	$n$	$n \lg n$	$n^2$	$n^3$	$2^n$
8	3nsec	0.01 $\mu$	0.02 $\mu$	0.06 $\mu$	0.51 $\mu$	0.26 $\mu$
16	4nsec	0.02 $\mu$	0.06 $\mu$	0.26 $\mu$	4.10 $\mu$	65.5 $\mu$
32	5nsec	0.03 $\mu$	0.16 $\mu$	1.02 $\mu$	32.7 $\mu$	4.29sec
64	6nsec	0.06 $\mu$	0.38 $\mu$	4.01 $\mu$	262 $\mu$	5.85cent
128	7nsec	0.13 $\mu$	0.90 $\mu$	16.38 $\mu$	0.002sec	10 <sup>20</sup> cent
256	8nsec	0.26 $\mu$	2.05 $\mu$	65.54 $\mu$	0.02sec	10 <sup>58</sup> cent
512	9nsec	0.51 $\mu$	4.61 $\mu$	262.14 $\mu$	0.13sec	10 <sup>135</sup> cent
2048	0.01 $\mu$	2.05 $\mu$	22.53 $\mu$	0.01sec	1.07sec	10 <sup>598</sup> cent
8192	0.01 $\mu$	8.19 $\mu$	106.50 $\mu$	0.07sec	1.15min	10 <sup>2447</sup> cent
32768	0.01 $\mu$	32.77 $\mu$	491.52 $\mu$	1.07sec	1.22hrs	10 <sup>9845</sup> cent
131072	0.02 $\mu$	131.07 $\mu$	2228.2 $\mu$	0.29min	3.3days	10 <sup>39438</sup> cent
524288	0.02 $\mu$	524.29 $\mu$	9961.5 $\mu$	4.58min	4.6years	10 <sup>157808</sup> cent

注 1: nsec 为纳秒,  $\mu$  为微秒, sec 为秒, min 为分钟, hrs 为小时, days 为天, years 为年, cent 为世纪

注 2: 假定每次执行一个操作所需时间的 1ns

# 三种复杂度

## ☐ 最佳情况复杂度

📁 可望但不要指望.....

## ☐ 平均情况复杂度

📁 这个指标有价值

## ☐ 最坏情况复杂度

📁 如果不能承受极端情况的损失，这个要在意





# 思考题

📁 为什么要进行算法的时间复杂度分析？