



# 数据结构与算法 (Python版)

## 大O表示法

陈斌 北京大学 [gischen@pku.edu.cn](mailto:gischen@pku.edu.cn)

# 算法时间度量指标

## ❖ 一个算法所实施的操作数量或步骤数可作为独立于具体程序/机器的度量指标

哪种操作跟算法的具体实现无关？

需要一种通用的基本操作来作为运行步骤的计量单位

## ❖ **赋值语句**是一个合适的选择

一条赋值语句同时包含了（**表达式**）计算和（**变量**）  
存储两个基本资源

仔细观察程序设计语言特性，除了与计算资源无关的定义语句外，主要就是三种控制流语句和赋值语句，而控制流仅仅起了组织语句的作用，并不实施处理。

# 赋值语句执行次数

## ❖ 分析SumOfN的赋值语句执行次数

对于“问题规模”  $n$

赋值语句数量  $T(n)=1+n$

那么，什么是问题规模？

```
31  def sumOfN(n):  
32      ➡1 theSum = 0  
33      ➡n for i in range(1, n + 1):  
34          ➡1 theSum = theSum + i  
35      return theSum
```

# 问题规模影响算法执行时间

- ❖ 问题规模：影响算法执行时间的主要因素
- ❖ 在前 $n$ 个整数累计求和的算法中，需要累计的**整数个数**合适作为**问题规模**的指标  
前100,000个整数求和对比前1,000个整数求和，算是同一问题的更大规模
- ❖ 算法分析的目标是要找出**问题规模**会怎么影响一个算法的**执行时间**

# 数量级函数 Order of Magnitude

- ❖ 基本操作数量函数 $T(n)$ 的精确值并不是特别重要，重要的是 $T(n)$ 中起决定性因素的**主导部分**

用动态的眼光看，就是当问题规模增大的时候， $T(n)$ 中的一些部分会盖过其它部分的贡献

- ❖ 数量级函数描述了 $T(n)$ 中随着 $n$ 增加而增加速度**最快**的主导部分

称作“大O”表示法，记作 $O(f(n))$ ，其中 $f(n)$ 表示 $T(n)$ 中的主导部分

# 确定运行时间数量级大O的方法

## ❖ 例1: $T(n) = 1 + n$

当 $n$ 增大时, 常数1在最终结果中显得越来越无足轻重

所以可以去掉1, 保留 $n$ 作为主要部分, 运行时间数量级就是 $O(n)$

$$O(n)$$

# 确定运行时间数量级大O的方法

❖ 例2:  $T(n) = 5n^2 + 27n + 1005$

当 $n$ 很小时, 常数1005其决定性作用

但当 $n$ 越来越大,  $n^2$ 项就越来越重要, 其它两项对结果的影响则越来越小

同样,  $n^2$ 项中的系数5, 对于 $n^2$ 的增长速度来说也影响不大

所以可以在数量级中去掉 $27n + 1005$ , 以及系数5的部分, 确定为 $O(n^2)$

$$O(n^2)$$

# 影响算法运行时间的其它因素

❖ 有时决定运行时间的不仅是问题规模

❖ 某些具体数据也会影响算法运行时间

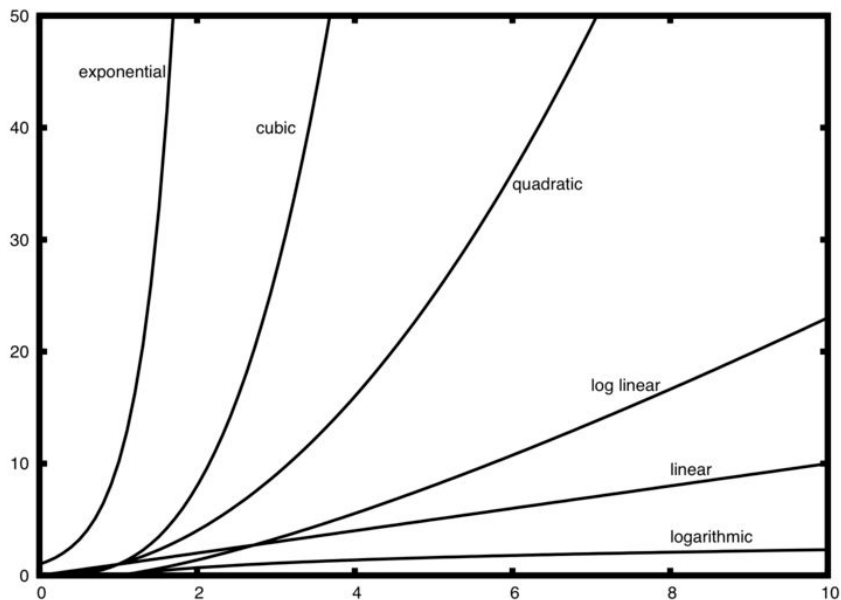
分为最好、最差和平均情况，平均状况体现了算法的主流性能

对算法的分析要看主流，而不被某几种特定的运行状况所迷惑



# 常见的大O数量级函数

- ❖ 通常当 $n$ 较小时，难以确定其数量级
- ❖ 当 $n$ 增长到较大时，容易看出其主要变化量级



$f(n)$	名称
1	常数
$\log(n)$	对数
$n$	线性
$n * \log(n)$	对数线性
$n^2$	平方
$n^3$	立方
$2^n$	指数

# 从代码分析确定执行时间数量级函数

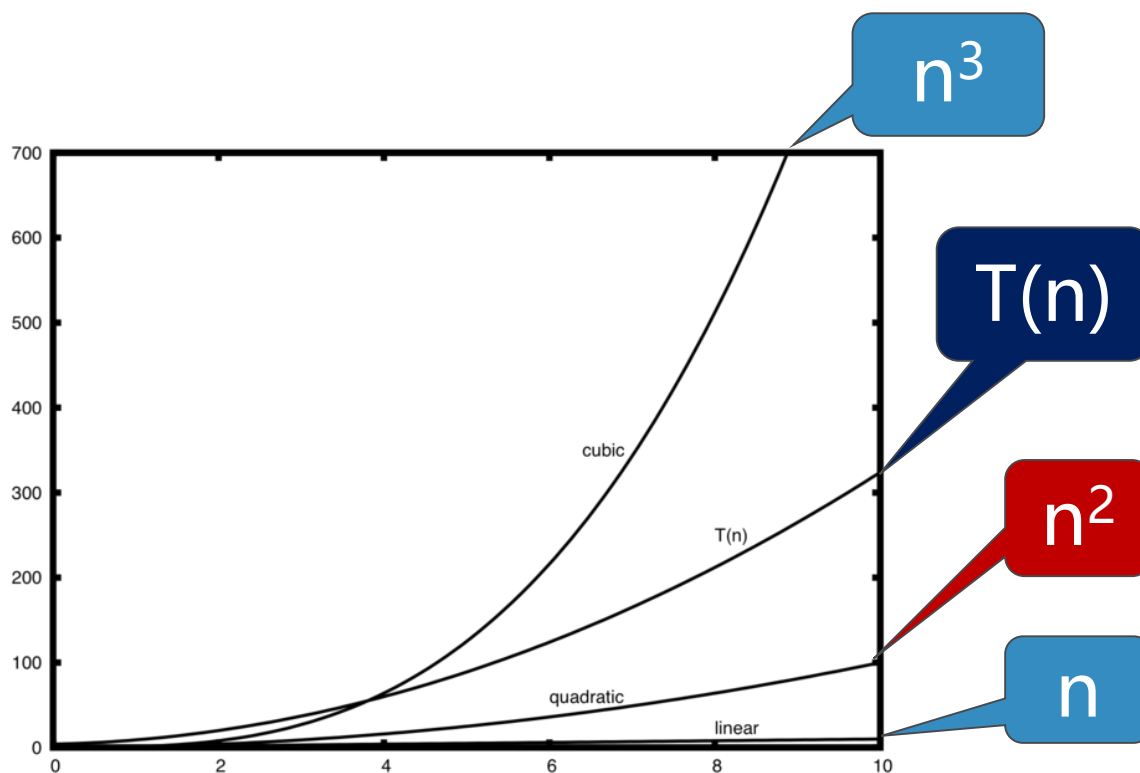
## ❖ 代码赋值语句可以分为4个部分

$$T(n) = 3 + 3n^2 + 2n + 1 = 3n^2 + 2n + 4$$

```
38     a = 5
39     b = 6
40     c = 10
41     for i in range(n):
42         for j in range(n):
43             x = i * i
44             y = j * j
45             z = i * j
46     for k in range(n):
47         w = a * k + 45
48         v = b * b
49     d = 33
```

# 从代码分析确定执行时间数量级函数

- ❖ 仅保留最高阶项 $n^2$ ，去掉所有系数
- ❖ 数量级为 $O(n^2)$



# 其它算法复杂度表示法

## ❖ 大O表示法

表示了所有上限中最小的那个上限。

## ❖ 大Ω表示法

表示了所有下限中最大的那个下限

$$f(n) = \Omega(g(n)) \text{ 当且仅当 } g(n) = o(f(n))$$

## ❖ 大Θ表示法

如果上下限相同，那么就可以用大Θ表示

$$f(n) = \Theta(g(n))$$

$$\text{当且仅当 } f(n) = O(g(n)) \text{ 且 } f(n) = \Omega(g(n))$$