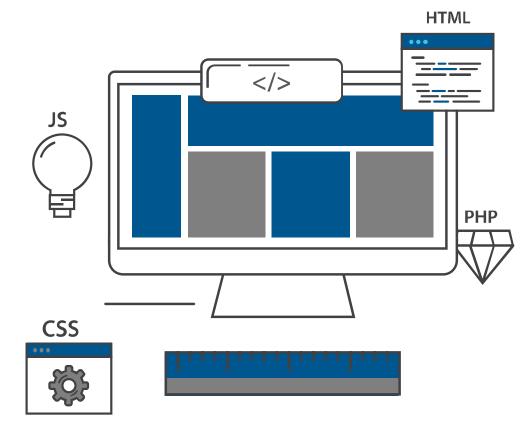




#### 第二章 算法分析基础

李翔

https://implus.github.io/







■ 什么叫一个算法好,运行得有效率?

■ 概念设计: 效率



提出效率定义(1) 当实现一个算法时,如果它在真实的输入实例上运行的快,那么这个算法是有效的。

■ 寻找效率的定义: 与平台无关, 实例无关, 并且随着输入规模的增长是可以预测的

### 定义效率

■ 提出效率定义(2) 在分析的层次上,如果一个算法与蛮力搜索(Brute Force)比较,最坏情况下达到质量上更好的性能,就说这个算法是有效的。



**Table 2.1** The running times (rounded up) of different algorithms on inputs of increasing size, for a processor performing a million high-level instructions per second. In cases where the running time exceeds  $10^{25}$  years, we simply record the algorithm as taking a very long time.

	п	$n \log_2 n$	$n^2$	$n^3$	1.5 <sup>n</sup>	2 <sup>n</sup>	n!
n = 10	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	4 sec
n = 30	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	18 min	$10^{25}$ years
n = 50	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	11 min	36 years	very long
n = 100	< 1 sec	< 1 sec	< 1 sec	1 sec	12,892 years	10 <sup>17</sup> years	very long
n = 1,000	< 1 sec	< 1 sec	1 sec	18 min	very long	very long	very long
n = 10,000	< 1 sec	< 1 sec	2 min	12 days	very long	very long	very long
n = 100,000	< 1 sec	2 sec	3 hours	32 years	very long	very long	very long
n = 1,000,000	1 sec	20 sec	12 days	31,710 years	very long	very long	very long



一个算法被称为是多项式时间的如果满足如下的性质: 当算法输入的规模增长时,算法的运行时间是多项式有界的。 也就是: 存在常数c>0, d>0, 使得对于每一个问题输入的规模N, 算法的运行都能够在  $cN^d$  步骤内完成。



提出效率定义(3)如果一个算法有多项式运行时间, 称为这个算法是有效的。

- 来自于数学形式和经验证据
- 但并不绝对反映真实的运行时间
- 符合实际情况的合理近似

### 定义效率

#### 注记:

- 这种定义有利于一般性的研究
- 这种定义能够清楚的表达: 对某个问题不存在有效的算法
- ✓ 6.02 × 10<sup>23</sup> × N<sup>20</sup> 也是多项式时间,但是在实际上是不可行的。
- 实际中,大多数开发出的多项式时间的算法中幂次指数,系数,常数 项都比较小。
- ✓ 一些最坏情形是指数阶复杂度的算法也可能广泛使用,这种情形极少出现。
- ✓ 能够改进指数阶穷举算法的要点在于发现问题内在的一些特殊结构。



#### 增长的渐进阶

- 为什么需要这样一个概念?
- ✓ 得到一个准确的界是很困难的;
- ✓ 我们的目标是识别类似行为算法的大类,按照**粗粒度**进行分析;
- ✓ 讨论算法执行的步数可能依赖于所使用的语言,因此复杂度的多项式系数会不一样。



因为上述原因,希望以不受常数因子,低项影响的方式表达运行时间的增长率。

•  $O, \Omega, \dot{}$ 

- **Upper bounds**. T(n) is O(f(n)) if there exist constants c > 0 and  $n_0 \ge 0$  such that for all  $n \ge n_0$  we have  $T(n) \le c \cdot f(n)$ .
- **Lower bounds.** T(n) is  $\Omega(f(n))$  if there exist constants c > 0 and  $n_0 \ge 0$  such that for all  $n \ge n_0$  we have T(n)  $\ge c \cdot f(n)$ .
- **Tight bounds**. T(n) is  $\Theta(f(n))$  if T(n) is both O(f(n)) and  $\Omega(f(n))$ .

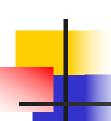
Ex:  $T(n) = 32n^2 + 17n + 32$ .

- Ex:  $T(n) = 32n^2 + 17n + 32$ .
  - T(n) is O(n<sup>2</sup>), O(n<sup>3</sup>),  $\Omega$ (n<sup>2</sup>),  $\Omega$ (n), and  $\Theta$ (n<sup>2</sup>).
  - T(n) is not O(n),  $\Omega$ (n<sup>3</sup>),  $\Theta$ (n), or  $\Theta$ (n<sup>3</sup>).

### 复杂度性质

• 设f和g是两个函数,  $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)}$  存在,并且等于某个常数c>0, 那么 $f(n)=\dot{\cdot}(g(n))$ .

■ 证明: 根据极限的定义,存在 $n_o$ ,对所有的 $n>=n_o$ ,f(n)<=2cg(n)从而推出 f(n)=O(g(n)). 类似的 $f(n)=\Omega$  (g(n)). 根据定义可知命题成立。



#### 极限的定义

℃ zh.wikipedia.org/wiki/极限\_(数学)

形式上, 我们可以定义:

$$\lim_{x\to\infty}f(x)=L$$

为

$$(orall \epsilon > 0)(\exists \delta > 0)(orall x \in D_f)[\,(\delta < x) \Rightarrow (|f(x) - L| < \epsilon)\,]$$

#### 复杂度性质

#### ■传递性

- If f = O(g) and g = O(h) then f = O(h).
- If  $f = \Omega(g)$  and  $g = \Omega(h)$  then  $f = \Omega(h)$ .
- If  $f = \Theta(g)$  and  $g = \Theta(h)$  then  $f = \Theta(h)$ .

### 复杂度性质

#### ■ 传递性

- If f = O(g) and g = O(h) then f = O(h).
- If  $f = \Omega(g)$  and  $g = \Omega(h)$  then  $f = \Omega(h)$ .
- If  $f = \Theta(g)$  and  $g = \Theta(h)$  then  $f = \Theta(h)$ .

本质是: 不等号的传递性!

# 4

#### 复杂度性质

#### ■可加性

- If f = O(h) and g = O(h) then f + g = O(h).
- If  $f = \Omega(h)$  and  $g = \Omega(h)$  then  $f + g = \Omega(h)$ .
- If  $f = \Theta(h)$  and  $g = \Theta(h)$  then  $f + g = \Theta(h)$ .

# 4

#### 复杂度性质

#### ■可加性

- If f = O(h) and g = O(h) then f + g = O(h).
- If  $f = \Omega(h)$  and  $g = \Omega(h)$  then  $f + g = \Omega(h)$ .
- If  $f = \Theta(h)$  and  $g = \Theta(h)$  then  $f + g = \Theta(h)$ .

本质是: 不等号的可加性!



### 复杂度性质

■ 命题 令f是一个d阶多项式,  $a_0 + a_1 n + ... + a_d n^d$ ,  $a_d > 0$ ,那么f=  $\Theta(n^d)$ .

■ 命题 对于任何正整数, O(log an) = O(log bn).

## 复杂度性质

■ 命题 对于 x > 0, log n = O(n<sup>x</sup>).

对数函数增长比多项式增长慢!

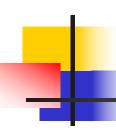
■ 命题 对每个r>1和每个d>0, n<sup>d</sup> = O(r<sup>n</sup>).

多项式增长比指数函数慢!



#### 一般运行时间的描述

- 对日常中我们经常碰到的算法问题,按照阶数的大小进行分类
- O(logn)
- O(n),O(nlogn)
- $O(n^2),O(n^3),O(n^k)$
- O(a^n),O(n!)



### 亚线性时间(O(logn)) \*\*\*\*\*

- 例子: 给定一个<u>排好序</u>的含有n个数的数组A, 我们想确定一个给定的数p是否属于这个数组。
- 算法要点:每次比较p与剩余集合中间元素的值
- **k**次试探以后,剩余的区间大小为:  $(\frac{1}{2})^n$  所以选择**k**= $\log_2(n)$ , 剩余集合的大小减少到一个常数,最后可在常数时间内直接搜索。

#### 二分查找

■ 给定一个不降序整数数组A(长度为N>0),例如 -1, 0, 1, 1, 4, 6, 6, 6, 10, 请用log(N)的复杂度完成如下C++语言算法,数组下标从0开始。给定一个查询整数q, 返回该查询q在数组A中最后一次出现的下标位置,若未出现,则返回-1; (例如q=6, 返回7)

```
int A[N+1]; # 假设A已经赋值完毕
int l = _____, r = _____, m;
while(r - l > ____) {
    m = (l + r) / 2;
    if (A[____] ___ q) r = m; else l = m;
}
if (A[____] ___ q) cout<<l; else cout<<-1;
```

#### 课堂作业二

■ 给定一个不降序整数数组A(长度为N>0),例如 -1,0,1,1,4,6,6,6,6,10,请用log(N)的复杂度完成如下C++语言算法,数组下标从0开始。给定一个查询整数q,返回该查询q在数组A中第一次出现的下标位置,若未出现,则返回-1;(例如q=6,返回5)

```
int A[N+1]; # 假设A已经赋值完毕
A[N] = inf;
int l = ____, r = ____, m;
while(r - l > ____) {
    m = (l + r) / 2;
    if (A[___] __ q) r = m; else l = m;
}
if (A[___] __ q) cout<<r; else cout<<-1;
```

#### 线性时间

• 线性时间 O(n)

问题: 计算n个数 $a_1$ , ...,  $a_n$ 中的最大数。

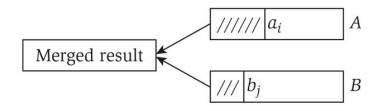
```
max \( a_1 \)
for i = 2 to n {
   if (a_i > max)
      max \( a_i \)
}
```



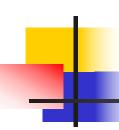
#### 归并两个排好序的数表

■ 问题: 给定两个数组,每个包含有n个数,并且每个按照上升的顺序排列,  $A = a_1, a_2, ..., a_n$ ;  $B = b_1, b_2, ..., b_n$ ,把它们归并成按照上升顺序排列的数组。

#### 线性时间



```
i = 1, j = 1
while (both lists are nonempty) {
   if (a<sub>i</sub> ≤ b<sub>j</sub>) append a<sub>i</sub> to output list and increment i
   else(a<sub>i</sub> > b<sub>j</sub>) append b<sub>j</sub> to output list and increment j
}
append remainder of nonempty list to output list
```

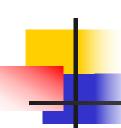


### O(nlogn)阶时间

• 快速排序(Quicksort)

■ FFT(快速傅立叶变换)

■ 归并排序, 堆排序



#### O(nlogn)阶时间

- 实际中碰到的问题:
- 最大时间间隔问题: 给定一组n个时间标签x<sub>1</sub>, ..., x<sub>n</sub>, 一个文件的副本在这些时间到达一个服务器, 我们想找 出在第一个和最后一个时间标签之间的**最大的**没有文件 副本到达的*时间区间*。
- 本质上是一个排序问题: 寻找最大的时间间隔

## 平方时间

■问题:假设平面上给定n个点,每个点由(x,y)坐标指定。需要找最邻近(距离最小)的点对。

■ O(n^2)解决方法: 一个个点对尝试

#### 平方时间

```
min \leftarrow (x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2

for i = 1 to n {

  for j = i+1 to n {

    d \leftarrow (x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2

    if (d < min)

       min \leftarrow d

  }

}
```

O(n²)的解决办法看起来是最好的, 但还有更好的方法!



- ■问题: 给定集合S<sub>1</sub>, ..., S<sub>n</sub>, 它们都是{1,2,...,n}的子集, 我们想知道这些子集中是否有某对子集是**不相交**的, 也就是没有共同的元素。
- ■解决思路:对每对集合S<sub>i</sub>,S<sub>i</sub>,确定是否S<sub>i</sub>,S<sub>i</sub>有一个共同的元素。

#### 立方时间

```
foreach set S<sub>i</sub> {
   foreach other set S; {
       foreach element p of S<sub>i</sub> {
          determine whether p also belongs to S_{j}
       if (no element of S_i belongs to S_j)
          report that S_i and S_j are disjoint
```

#### O(n³) solution

# O(n<sup>k</sup>)时间

■问题: 对某个固定常数k, 我们想知道给定的n个结点的输入图是否有一个大小为k的独立集。

如果用蛮力搜索的方法: 枚举所有k个结点的子集,并 且对每个子集S检查是否存在一条边与S中的任意两个元 素相交

### O(nk)时间

```
foreach subset S of k nodes {
   check whether S in an independent set
   if (S is an independent set)
      report S is an independent set
   }
}
```

枚举所有k个结点的子集: 
$$\binom{n}{k} = \frac{n(n-1)(n-2)L(n-k+1)}{k(k-1)(k-2)L(2)(1)} \le \frac{n^k}{k!}$$

判断k个结点的子集是否独立: O(k²)

所以蛮力搜索的代价为:  $O(k^2 n^k / k!) = O(n^k)$ 



### 指数时间(Exponential time)

■问题: 假设给定一个图, 需要找一个最大规模的独立集。

解决思路: 蛮力搜索的方法,检查每一个子集是否是独立集,是否最大

# 4

#### 指数时间(Exponential time)

```
S* ← ф
foreach subset S of nodes {
   check whether S in an independent set
   if (S is largest independent set seen so far)
      update S* ← S
   }
}
```

#### 估算计算时间的代价

$$O(n^2 2^n)$$

# n!时间

- 对稳定匹配问题的穷举搜索: n!
- 二分匹配(二部图每边存在n个结点)问题 如果穷举搜索,代价是n!
- 巡回售货员(TSP:Travelling Salesman Problem)问题:给定n个城市的集合,每对城市之间都有距离,什么是访问所有城市的最短旅行?固定第一个(结束)城市 *穷举代价是(n-1)!*

# n!时间

#### • Stirling公式 (1730)

$$\lim_{n\to\infty}\frac{n!}{\sqrt{2\pi n}n^ne^{-n}}=1.$$

记成当 
$$n \to \infty, n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$
.

#### 稳定匹配上机实验

