



第1章 概论

- 问题求解
- 数据结构及抽象数据类型
- 算法的特性及分类
- **算法的效率度量**

1.4 算法复杂性分析

算法的渐进分析

$$f(n) = n^2 + 100n + \log_{10} n + 1000$$

- 数据规模 n 逐步增大时，
 $f(n)$ 的增长趋势
- 当 n 增大到一定值以后，计算公式中影响最大的就是 n 的幂次最高的项
 - 其他的常数项和低幂次项都可以忽略

1.4 算法复杂性分析

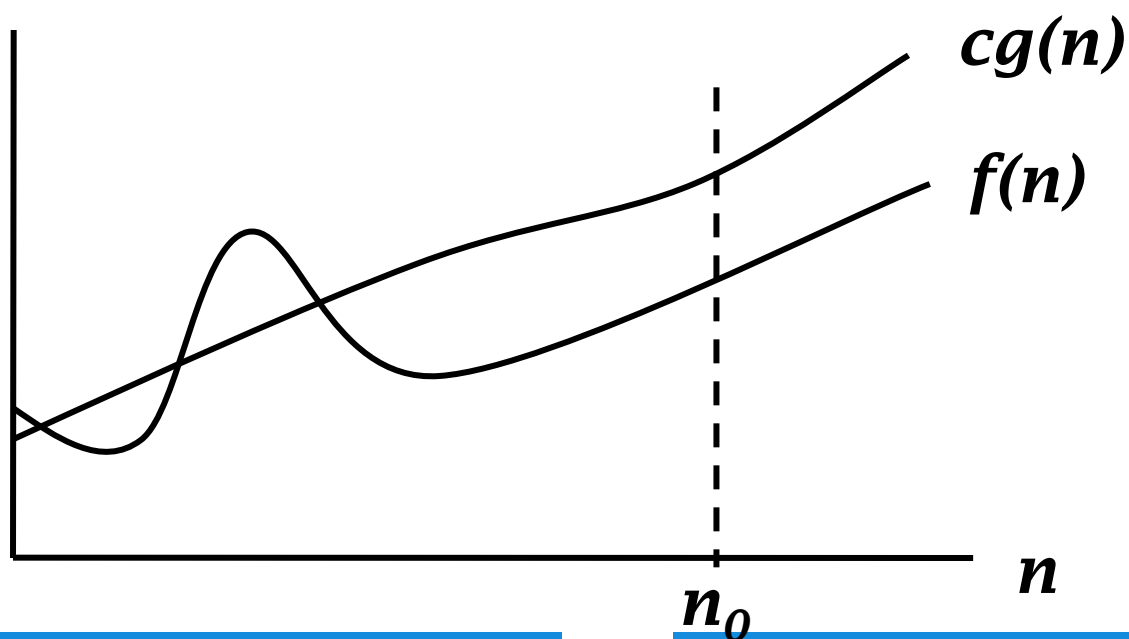
算法渐进分析：大O表示法

- 函数 f, g 定义域为自然数，值域非负实数集
- **定义**：如果存在正数 c 和 n_0 ，使得对任意的 $n \geq n_0$ ，都有 $f(n) \leq cg(n)$ ，
- 称 $f(n)$ 在集合 $O(g(n))$ 中，简称 $f(n)$ 是 $O(g(n))$ 的，或 $f(n) = O(g(n))$
- 大 O 表示法：表达函数增长率上限
 - 一个函数增长率的上限可能不止一个
- 当上、下限相同时则可用 Θ 表示法

1.4 算法复杂性分析

大 O 表示法

- $f(n) = O(g(n))$, 当且仅当
 - 存在两个参数 $c > 0$, $n_0 > 0$, 对于所有的 $n \geq n_0$, 都有 $f(n) \leq cg(n)$
- iff $\exists c, n_0 > 0$ s.t. $\forall n \geq n_0 : 0 \leq f(n) \leq cg(n)$



n 足够大
 $g(n)$ 是 $f(n)$ 的上界



1.4 算法复杂性分析

大 O 表示法的单位时间

- 简单布尔或算术运算
- 简单 I/O
 - 指函数的输入/输出
例如，从数组读数据等操作
 - 不包括键盘文件等 I/O
- 函数返回

1.4 算法复杂性分析

大 O 表示法的运算法则

- **加法规则:** $f_1(n) + f_2(n) = O(\max(f_1(n), f_2(n)))$
 - 顺序结构, if 结构, switch 结构
- **乘法规则:** $f_1(n) f_2(n) = O(f_1(n) f_2(n))$
 - for, while, do-while 结构

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

```
    for (j=i; j<n; j++)
```

```
        k++;
```

} $n - i$

?

$$\sum_{i=0}^{n-1} (n - i) = \frac{n(n-1)}{2} = \frac{n^2 - n}{2} = O(n^2)$$

1.4 算法复杂性分析

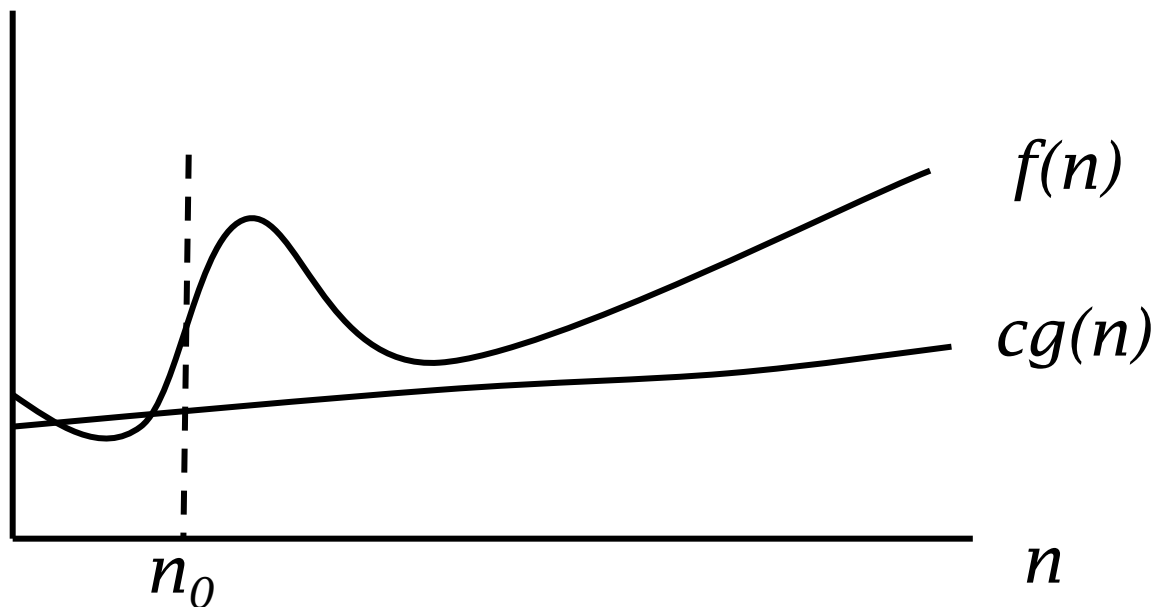
算法渐进分析：大 Ω 表式法

- **定义**：如果存在正数 c 和 n_0 ，使得对所有的 $n \geq n_0$ ，都有 $f(n) \geq cg(n)$ ，
则称 $f(n)$ 在集合 $\Omega(g(n))$ 中，或简称 $f(n)$ 是 $\Omega(g(n))$ 的，或 $f(n) = \Omega(g(n))$
- 大 O 表示法和大 Ω 表示法的唯一区别在于不等式的方向而已
- 采用大 Ω 表示法时，最好找出在函数增值率的所有下限中那个最“紧”（即最大）的下限

1.4 算法复杂性分析

大 Ω 表示法

- $f(n) = \Omega(g(n))$
 - iff $\exists c, n_0 > 0$ s.t. $\forall n \geq n_0, 0 \leq cg(n) \leq f(n)$
- 与大O表示法的唯一区别在于不等式的方向



n 足够大
 $g(n)$ 是 $f(n)$ 的下界

1.4 算法复杂性分析

算法渐进分析：大 Θ 表示法

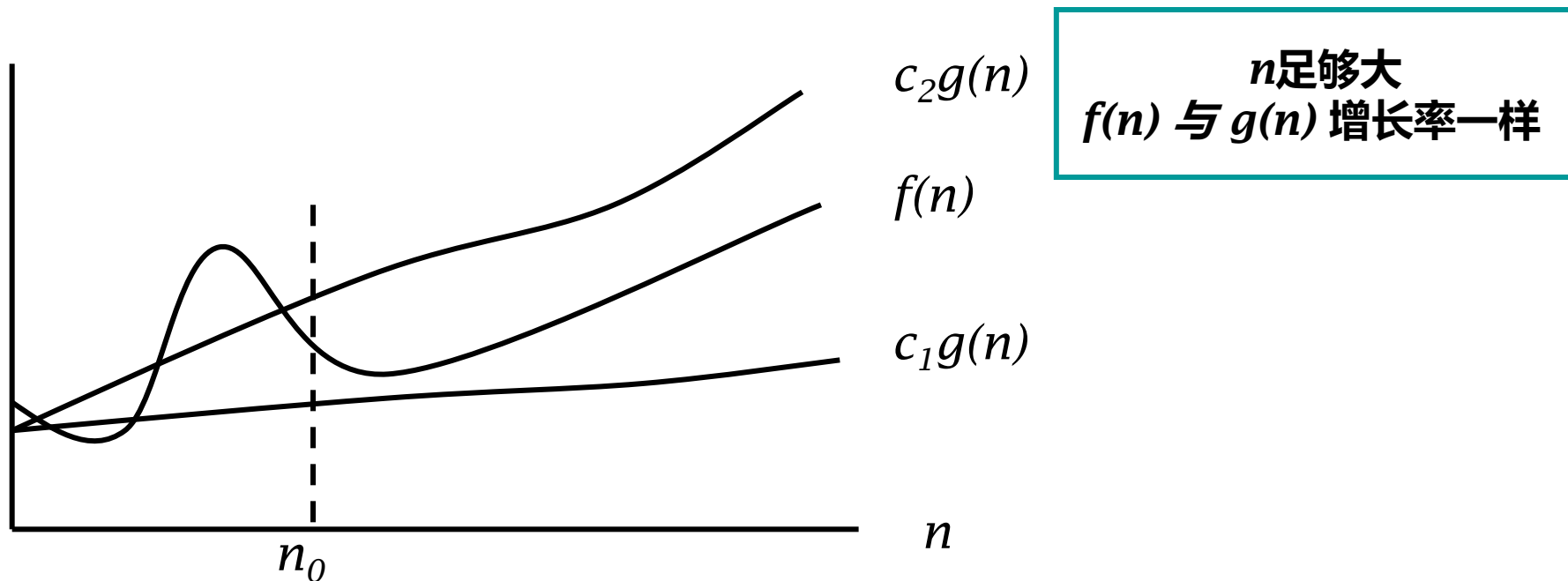
- 当上、下限相同时则可用 Θ 表示法
- 定义如下：
如果一个函数既在集合 $O(g(n))$ 中又在集合 $\Omega(g(n))$ 中，则称其为 $\Theta(g(n))$ 。
- 也即，当上、下限相同时则可用大 Θ 表示法
- 存在正常数 c_1, c_2 ，以及正整数 n_0 ，使得对于任意的正整数 $n > n_0$ ，有下列两不等式同时成立：

$$c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$$

1.4 算法复杂性分析

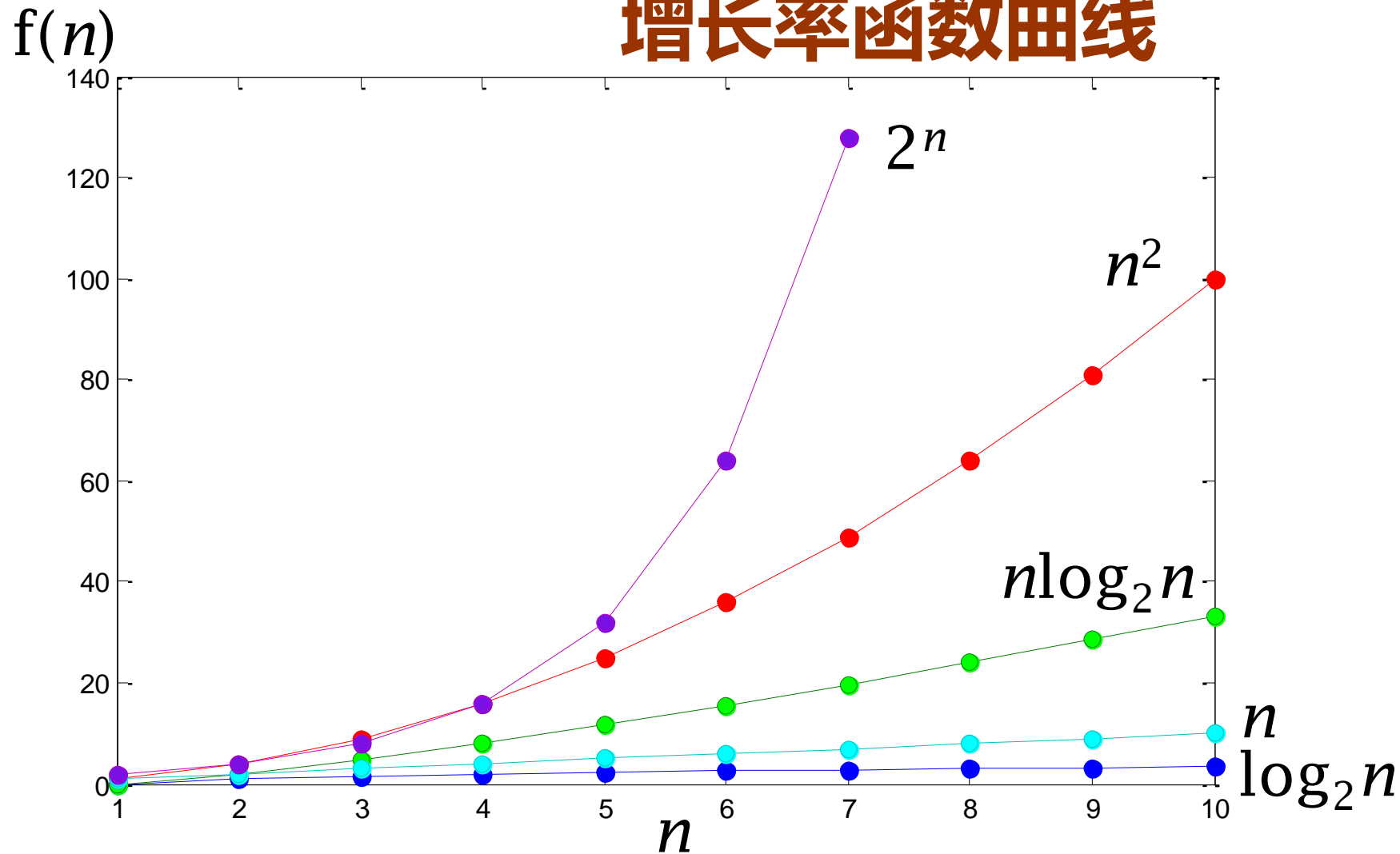
大 Θ 表示法

- $f(n) = \Theta(g(n))$
 - iff $\exists c_1, c_2, n_0 > 0$ s.t. $0 \leq c_1g(n) \leq f(n) \leq c_2g(n), \forall n \geq n_0$
- 上、下限相同，则可用 Θ 表示法



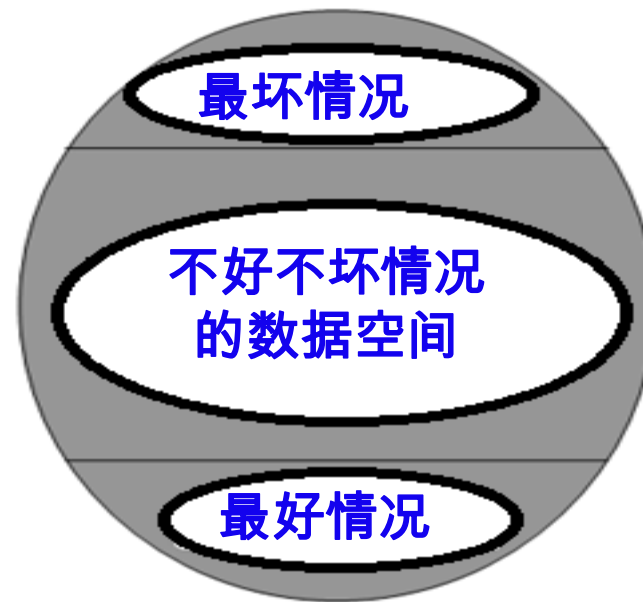
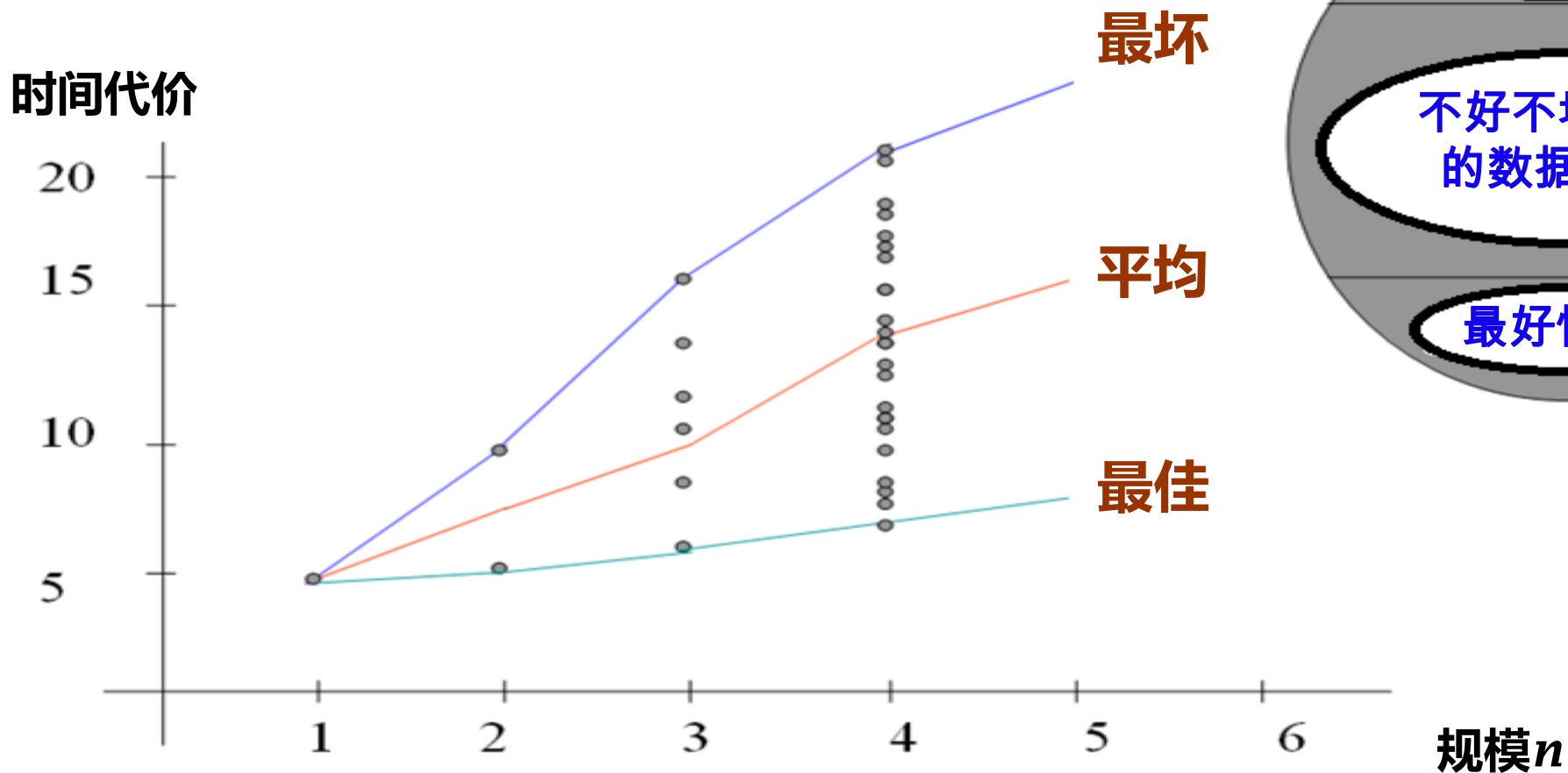
1.4 算法复杂性分析

增长率函数曲线



问题的输入数据空间

问题空间 vs 时间开销



顺序找 k 值

- 顺序从一个规模为 n 的一维数组中找出一个给定的 K 值
- 最佳情况
 - 数组中第 1 个元素就是 K
 - 只要检查一个元素
- 最差情况
 - K 是数组的最后一个元素
 - 检查数组中所有的 n 个元素

顺序找 k 值——平均情况

- 如果等概率分布
 - K 值出现在 n 个位置上概率都是 $1/n$
- 则平均代价为 $O(n)$

$$\frac{1 + 2 + \dots + n}{n} = \frac{n + 1}{2}$$

顺序找 k 值——平均情况

- 概率不等
 - 出现在第 1 个位置的概率为 $1/2$
 - 第 2 个位置上的概率为 $1/4$
 - 出现在其他位置的概率都是

$$\frac{1 - 1/2 - 1/4}{n - 2} = \frac{1}{4(n - 2)}$$

- 平均代价为 $O(n)$

$$\frac{1}{2} + \frac{2}{4} + \frac{3 + \dots + n}{4(n - 2)} = 1 + \frac{n(n + 1) - 6}{8(n - 2)} = 1 + \frac{n + 3}{8}$$

1.3 算法

二分法找 k 值

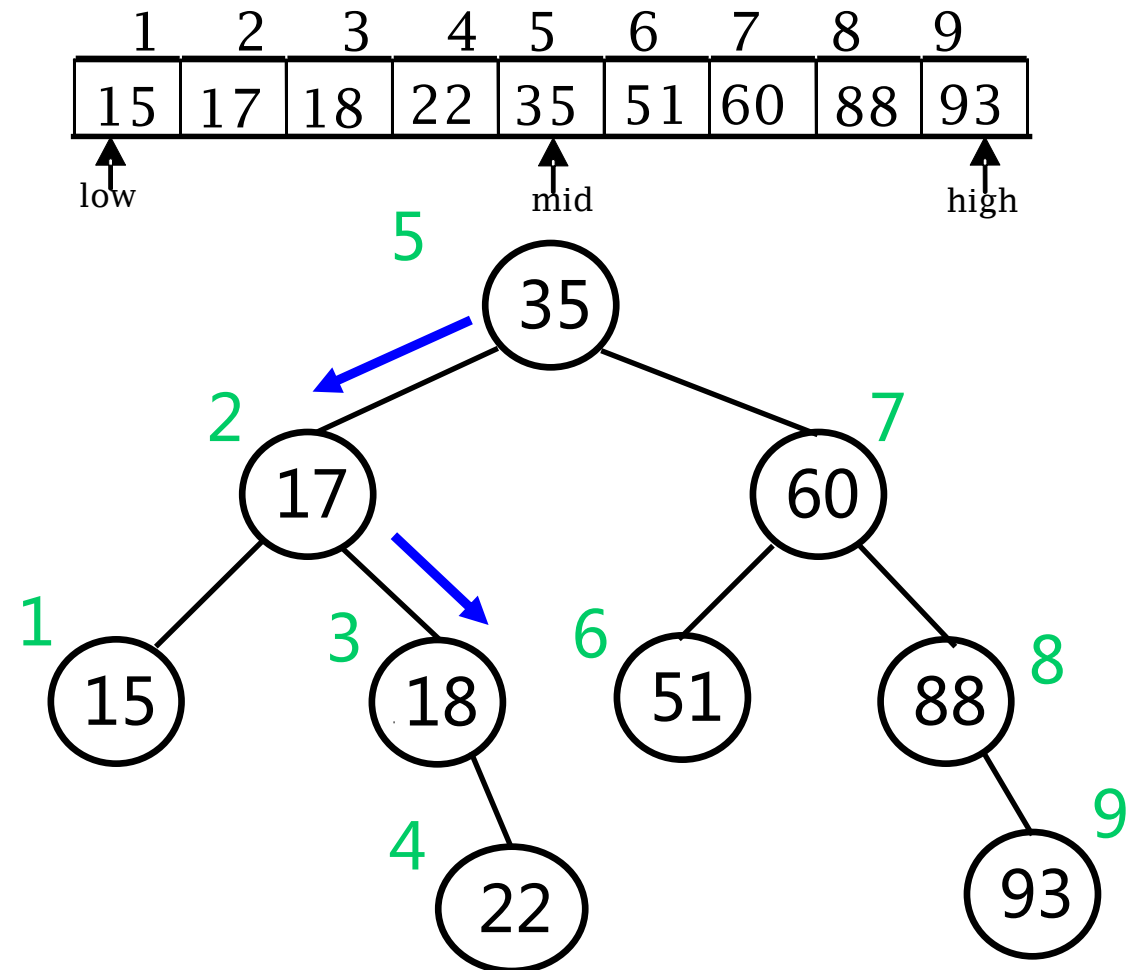
对于已排序顺序线性表

- 数组中间位置的元素值 k_{mid}
 - 如果 $k_{\text{mid}} = k$ ，那么检索工作就完成了
 - 当 $k_{\text{mid}} > k$ 时，检索继续在前半部分进行
 - 相反地，若 $k_{\text{mid}} < k$ ，就可以忽略 mid 以前的那部分，检索继续在后半部分进行
- 快速
 - $k_{\text{mid}} = k$ 结束
 - $k_{\text{mid}} \neq k$ 起码缩小了一半的检索范围

1.4 算法复杂性分析

二分法检索性能分析

- 最大检索长度为 $\lceil \log_2 (n+1) \rceil$
- 失败的检索长度是 $\lceil \log_2 (n+1) \rceil$
或 $\lfloor \log_2 (n+1) \rfloor$
- 平均检索代价为 $O(\log n)$
- 在算法复杂性分析中
 - $\log n$ 是以 2 为底的对数
 - 以其他数值为底，算法量级不变



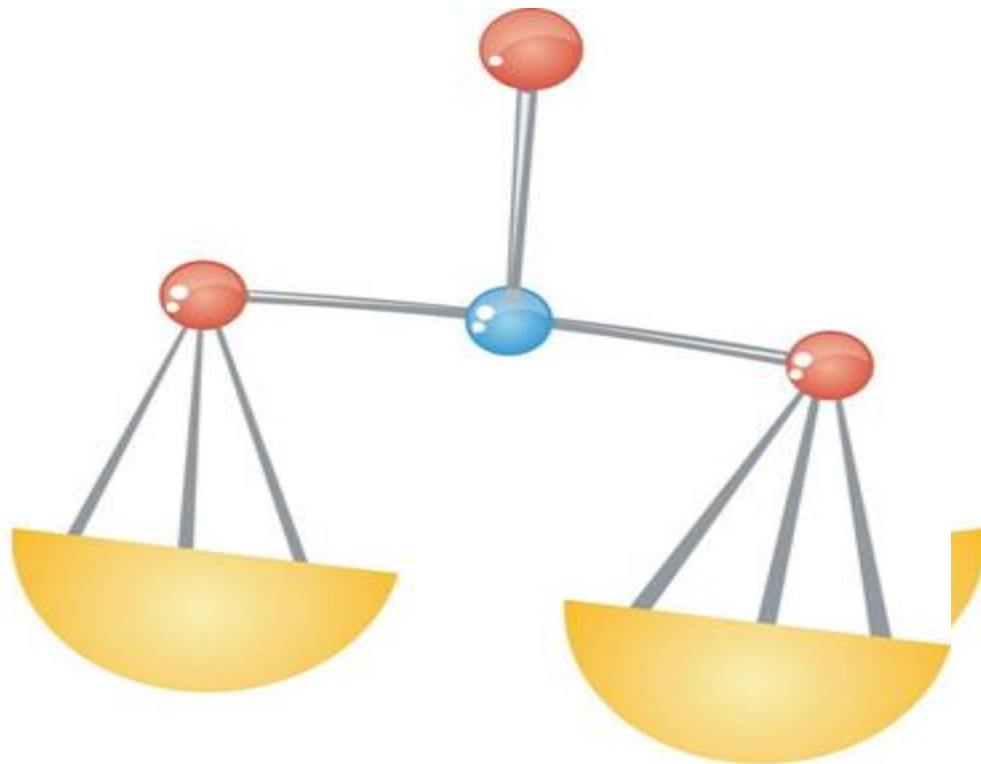
时间/空间权衡

- **数据结构**
 - 一定的空间来存储它的每一个数据项
 - 一定的时间来执行单个基本操作
- **代价和效益**
 - 空间和时间的限制
 - 软件工程

1.4 算法复杂性分析

时空权衡

- 增大空间开销可能改善算法的时间开销
- 可以节省空间，往往需要增大运算时间



1.4 算法复杂性分析

数据结构和算法的选择

- 仔细分析所要解决的问题
 - 特别是求解问题所涉及的数据类型和数据间逻辑关系
 - 问题抽象、数据抽象
 - 数据结构的初步设计往往先于算法设计
- 注意数据结构的可扩展性
 - 考虑当输入数据的规模发生改变时，
数据结构是否能够适应求解问题的演变和扩展



1.4 算法复杂性分析

思考：数据结构和算法的选择

- 问题求解的目标？
- 数据结构与算法选择的过程？

1.4 算法复杂性分析

思考：数据结构的三要素

以下哪几种结构是逻辑结构，而与存储和运算无关（_____）。

- A. 顺序表
- B. 散列表
- C. 线性表
- D. 单链表

下面术语（_____）与数据的存储结构无关。

- A. 顺序表
- B. 链表
- C. 队列
- D. 循环链表



数据结构与算法

谢谢聆听

国家精品课“数据结构与算法”

<http://www.jpk.pku.edu.cn/pkujpk/course/sjjg/>

张铭, 王腾蛟, 赵海燕
高等教育出版社, 2008. 6. “十一五”国家级规划教材