



## 第六章 平摊分析

骆吉洲  
计算机科学与技术学院



### 提纲

- 6.1 平摊分析原理
- 6.2 聚集方法
- 6.3 会计方法
- 6.4 势能方法
- 6.5 动态表操作的平摊分析
- 6.6 斐波那契堆性能平摊分析
- 6.7 并查集性能平摊分析



## 6.1 平摊分析原理

- 平摊分析的基本思想
- 平摊分析方法



### 生活给我们的启发



平常的日子  
开销低



犒劳一下自己  
开销适中



聚会  
开销高



购物  
开销高

生活是有预算的，人们总是这样安排自己的生活

- 平常日子占绝大多数
- 偶尔犒劳一下自己，然后回归平常的生活
- 大笔开销之后，会适当地节约

结果：生活中的日均花销总维持在适当水平  
某段时间的生活费  $\approx$  日均花销  $\times$  天数



### 看看我们的算法吧

#### • Ch3的一个算法

Graham-Scan(Q)

/\* 找S从底到顶存储按逆时针方向排列的CH(Q)顶点 \*/

1. 求Q中y-坐标值最小的点 $p_0$ ;
2. 按照与 $p_0$ 极角(逆时针方向)大小排序Q中其余点，结果为 $\langle p_1, p_2, \dots, p_m \rangle$ ;
3. Push( $p_0$ , S); Push( $p_1$ , S); Push( $p_2$ , S);
4. FOR  $i=3$  TO  $m$  DO
5.     While NextToTop(S), Top(S)和 $p_i$ 形成非左移动 Do
6.         Pop(S);
7.     Push( $p_i$ , S);
8. Return S.

考察FOR循环的每次执行

- 如果5-6步被执行，代价较高
- 否则，代价很低

能否像日常生活的例子一样

- 分析操作的平摊代价

➢ 操作序列代价 = 操作个数  $\times$  平摊代价

- 算法操作数据，数据结构管理数据
- 根据算法需求设计或选用数据结构
- 能否根据预算来设计数据结构
  - 确保频发操作代价低
  - 确保偶发操作代价高
  - 每个操作的平摊代价低

操作序列代价 = 操作个数  $\times$  平摊代价



### 本章目标

目标1：掌握平摊分析技术

- 能阅读并理解文献中的平摊分析过程和结果
- 能用它分析连续作用到某数据结构上的一系列操作的总代价
- 初步学习根据算法需求利用平摊分析设计数据结构

目标2：积累三种有用的数据结构，理解现有算法分析结果

- 动态表
- 斐波那契堆
- 并查集

目标3：理解高级程序设计语言中的抽象实现

- Malloc申请的数组与定长数组操作代价相当
- Set的抽象实现的性能



## 平摊分析

算法经常在某个数据结构上执行一系列操作

- 每个操作的代价各不相同（有高、有低）

问题

- 从平均效果看，每个操作的代价如何分析？
- 操作序列的时间复杂度如何分析？

平摊分析

- 将操作序列的总代价分摊到每个操作上
- 不涉及每个操作被执行的概率
- 不同于平均复杂度分析



## 平摊分析的基本思想

- 聚集方法（每个操作的代价）
  - 为每个操作都赋予相同的平摊代价
  - 确定 $n$ 个操作的上界 $T(n)$ ，每个操作平摊 $T(n)/n$
- 会计方法（整个操作序列的代价）
  - 不同类型操作赋予不同的平摊代价
  - 某些操作在数据结构的特殊对象上“预付”代价
- 势能方法（整个操作序列的代价）
  - 不同类型操作赋予不同的平摊代价
  - “预付”的代价作为整个数据结构的“能量”



## 6.2 聚集方法

- 聚集方法的原理
- 聚集方法的实例之一
- 聚集方法的实例之二



## 一目了然知原理

日期	开销
5月7日	30元
5月8日	50元
5月9日	120元
5月10日	30元
5月11日	30元
.....	.....

操作	开销
$OP_1$	$C_1$
$OP_2$	$C_2$
$OP_3$	$C_3$
$OP_4$	$C_4$
$OP_5$	$C_5$
.....	.....

日均开销 =  $\Sigma$ 每日开销 ÷ 天数

平摊代价 =  $\Sigma C_i \div$  操作个数



## 聚集方法的原理

聚集方法的目的

- 分析平摊代价的上界

分析方法

- 分析操作序列中每个操作的代价上界 $c_i$
- 求得操作序列的总代价的上界 $T(n) = c_1 + c_2 + \dots + c_n$
- 将 $T(n)$ 平摊到每个操作上得到平摊代价 $T(n)/n$

特点

- 每个操作获得相同的平摊代价
- 较准确地计算 $T(n)$ 需要一定的技巧



## 聚集方法实例之一：栈操作系列

- 普通栈操作及其时间代价
  - $\text{Push}(S, x)$ : 将对象 $x$ 入栈 $S$
  - $\text{Pop}(S)$ : 弹出并返回 $S$ 的顶端元素
  - 两个操作的运行时间都是 $O(1)$
  - 可把每个操作的实际代价视为1
  - $n$ 个 $\text{Push}$ 和 $\text{Pop}$ 操作系列的总代价是 $n$
  - $n$ 个操作的实际运行时间为 $\theta(n)$



## • 新的普通栈操作及其时间代价

### – 操作 **Multipop(S, k)**:

去掉S的k个顶对象, 当|S|<k时弹出整个栈

### – 实现算法

```
Multipop(S, k)
1 While not STACK-EMPTY(S) and k≠0 Do
2   Pop(S);
3   k←k-1.
```

### – **Multipop(S, k)** 的实际代价 (设Pop的代价为1)

- **Multipop** 的代价为  $\min(|S|, k)$



## • 初始栈为空的n个栈操作序列的分析

### – n个栈操作序列由Push、Pop和Multipop组成

#### – 粗略分析

- 最坏情况下, 每个操作都是**Multipop**
- 每个**Multipop**的代价最坏是  $O(n)$
- 操作系列的最坏代价为  $T(n) = O(n^2)$
- 平摊代价为  $T(n)/n = O(n)$

分析太粗糙  
!!!

#### – 精细分析

- 一个对象在每次被压入栈后至多被弹出一次
- 在非空栈上调用Pop的次数(包括在**Multipop**内的调用)至多为Push执行的次数, 即至多为n
- 最坏情况下操作序列的代价为  $T(n) \leq 2n = O(n)$
- 平摊代价 =  $T(n)/n = O(1)$

n-1个push  
1个multipop



## 聚集方法实例之二: 二进计数器

### • 问题定义: 由0开始计数的k位二进制计数器

输入: k位二进制变量x, 初始值为0

输出:  $x+1 \bmod 2^k$

数据结构:

$A[0..k-1]$  作为计数器, 存储x

x的最低位在 $A[0]$ 中, 最高位在 $A[k-1]$ 中

$$x = \sum_{i=0}^{k-1} A[i] \cdot 2^i$$



### • 计数器加1算法

输入:  $A[0..k-1]$ , 存储二进制数x

输出:  $A[0..k-1]$ , 存储二进制数  $x+1 \bmod 2^k$

**INCREMENT(A)**

```
1 i←0
2 while i<k and A[i]=1 Do
3   A[i]←0;
4   i←i+1;
5 If i<k Then A[i]←1
```

## • 初始为零的计数器上n个INCREMENT操作分析

Counter Value	A[7]	A[6]	A[5]	A[4]	A[3]	A[2]	A[1]	A[0]	每个操作 Cost
0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
1	0	0	0	0	0	0	0	1	2
2	0	0	0	0	0	0	1	0	1
3	0	0	0	0	0	0	1	1	3
4	0	0	0	0	0	1	0	0	1
5	0	0	0	0	0	1	0	1	2
6	0	0	0	0	0	1	1	0	1
7	0	0	0	0	0	1	1	1	4
8	0	0	0	0	1	0	0	0	1
9	0	0	0	0	1	0	0	1	2
10	0	0	0	0	1	0	1	0	1
11	0	0	0	0	1	0	1	1	3
12	0	0	0	0	1	1	0	0	1
13	0	0	0	0	1	1	0	1	2
14	0	0	0	0	1	1	1	0	1
15	0	0	0	0	1	1	1	1	5
16	0	0	0	1	0	0	0	0	1



### • 粗略分析

- 每个**Increment**的时间代价最多  $O(k)$
- n个**Increment**序列的时间代价最多  $O(kn)$
- n个**Increment**平摊代价为  $O(k)$
- 例如上例中:  $k \cdot n = 8 \cdot 16 = 128$

### • 精细分析

Counter Value	操作Cost=O(发生改变的位数)								Total Cost
N	A[7]	A[6]	A[5]	A[4]	A[3]	A[2]	A[1]	A[0]	
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0	1	1
2	0	0	0	0	0	0	1	0	3
3	0	0	0	0	0	0	1	1	4
4	0	0	0	0	0	1	0	0	7
5	0	0	0	0	0	1	0	1	8
6	0	0	0	0	0	1	1	0	10
7	0	0	0	0	0	1	1	1	11
8	0	0	0	0	1	0	0	0	15
9	0	0	0	0	1	0	0	1	16
10	0	0	0	0	1	0	1	0	18
11	0	0	0	0	1	0	1	1	19
12	0	0	0	0	1	1	0	0	22
13	0	0	0	0	1	1	0	1	23
14	0	0	0	0	1	1	1	0	25
15	0	0	0	0	1	1	1	1	26
16	0	0	0	1	0	0	0	0	31

### • 精细分析

- A[0]每1次操作发生一次改变，总次数为 $n$
- A[1]每2次操作发生一次改变，总次数为 $n/2$
- A[2]每4次操作发生一次改变，总次数为 $n/2^2$
- A[3]每8次操作发生一次改变，总次数为 $n/2^3$
- 一般地
  - 对于 $i=0, 1, \dots, \lg n$ , A[i]改变次数为 $n/2^i$
  - 对于 $i > \lg n$ , A[i]不发生改变  
(因为 $n$ 个操作结果为 $n$ , 仅涉及A[0]至A[lg n]位)
- $T(n) = \sum_{0 \leq i \leq \lg n} n/2^i < n \sum_{0 \leq i < \infty} 1/2^i = 2n = O(n)$
- 每个Increment操作的平摊代价为 $O(1)$

## 6.3 会计方法

- 会计方法的原理
- 会计方法的实例之一
- 会计方法的实例之二

### 一目了然知原理

预算：早餐5元  
午餐10元  
晚餐15元

日期	早餐	午餐	晚餐
5月7日	+1	+2	+3
5月8日	-2	-2	-2
5月9日	+0.5	+3	+2
5月10日	-0.5	-1	-1
5月11日	+1	+1	+1
...	.....	.....	.....

If 总结余 $\geq 0$  then  
总开销 $\leq \alpha_1 \times$ 第1类操作个数  
+...+  
 $\alpha_k \times$ 第k类操作个数  
总开销 $\leq (5+10+15) \times$ 天数

预算：第1类操作  $\alpha_1$ 元

.....  
第k类操作  $\alpha_k$ 元

操作	种类	实际代价	结余代价
OP <sub>1</sub>	1	$c_1$	$c_1 - \alpha_1$
OP <sub>2</sub>	3	$c_2$	$c_2 - \alpha_3$
OP <sub>3</sub>	2	$c_3$	$c_3 - \alpha_2$
OP <sub>4</sub>	k	$c_4$	$c_4 - \alpha_k$
OP <sub>5</sub>	k-2	$c_5$	$c_5 - \alpha_{k-2}$
...	.....	.....	.....

If 总结余 $\geq 0$  then  
总开销 $\leq \alpha_1 \times$ 第1类操作个数  
+...+  
 $\alpha_k \times$ 第k类操作个数  
结余代价应该怎么管理呢?

## Accounting方法的原理

### • Accounting方法

- 目的是分析 $n$ 个操作序列的复杂性上界
- 一个操作序列中有不同类型的操作
- 不同类型的操作的操作代价各不相同
- 于是我们为每种操作分配不同的平摊代价
  - 平摊代价可能比实际代价大，也可能比实际代价小

数据结构中存储的Credit在任何时候都必须非负，即 $\sum_{1 \leq i \leq n} \alpha_i - \sum_{1 \leq i \leq n} c_i \geq 0$ 恒成立

### - 平摊代价的选择规则：

- 设 $c_i$ 和 $\alpha_i$ 是操作 $i$ 的实际代价和平摊代价
- $\sum_{1 \leq i \leq n} \alpha_i \geq \sum_{1 \leq i \leq n} c_i$  必须对于任意 $n$ 个操作序列都成立

## 栈操作序列的分析

- 各栈操作的实际代价
  - $\text{Cost}(\text{PUSH})=1$
  - $\text{Cost}(\text{POP})=1$
  - $\text{Cost}(\text{MULTIPOP})=\min\{k, s\}$
- 各栈操作的平摊代价
  - $\text{Cost}(\text{PUSH})=2$ 
    - 一个 $I$ 用来支付PUSH的开销，
    - 另一个 $I$ 存储在压入栈的元素上，预支POP的开销
  - $\text{Cost}(\text{POP})=0$
  - $\text{Cost}(\text{MULTIPOP})=0$
- 平摊代价满足
  - $\sum_{1 \leq i \leq n} \alpha_i - \sum_{1 \leq i \leq n} c_i \geq 0$  对于任意 $n$ 个操作序列都成立
    - 因为在 $n$ 个操作序列中，POP个数(包括MULTIPOP中的POP)不大于PUSH个数
- $n$ 个栈操作序列的总平摊代价
  - $O(n)$



## 二进制计数器Increment操作序列分析

- Increment操作的平摊代价
  - 每次一位被置1时，付2美元
    - 1美元用于置1的开销
    - 1美元存储在该“1”位上，用于支付其被置0时的开销
    - 置0操作无需再付款
  - Cost(Increment)=2
- 平摊代价满足
  - $\sum_{1 \leq i \leq n} \alpha_i \geq \sum_{1 \leq i \leq n} c_i$  对于任意n个操作序列都成立，因为从前面的分析可知  $\sum_{1 \leq i \leq n} c_i < 2n$
- n个Increment操作序列的总平摊代价
  - $O(n)$



## 6.4 势能方法

- 势能方法的原理
- 势能方法的实例之一
- 势能方法的实例之二



## 一目了然知原理

大家有没有觉得会计方法很麻烦？

- 预算：早餐5元      午餐10元      晚餐15元
- 一个月30天，在饭卡中存  $30 \times (5+10+15) = 900$  元
  - 月底的时候，如果饭卡中仍有余款，则总开销  $\leq 900$
- 预算：第1类操作  $\alpha_1$  元      .....      第k类操作  $\alpha_k$  元
- 给数据结构关联一个函数  $\phi$  用于管理结余代价
  - 如果  $Op_i$  是第j类操作，且
    - 实际代价  $c_i$  低于  $\alpha_j$ ，则结余代价增长， $\phi$  的函数值增长  $\alpha_j - c_i$
    - 实际代价  $c_i$  高于  $\alpha_j$ ，则结余代价减小， $\phi$  的函数值减小  $c_i - \alpha_j$
  - 所有操作结束后，如果结余代价大于0
    - 总开销  $\leq \alpha_1 \times$  第1类操作个数 + ... +  $\alpha_k \times$  第k类操作个数



## Potential方法的原理

- Potential方法
  - 目的是分析n个操作序列的复杂性上界
  - 在会计方法中，如果操作的平摊代价比实际代价大，我们将余额与数据结构的数据对象相关联
  - Potential方法把余额与整个数据结构关联，所有的这样的余额之和，构成数据结构的势能
    - 如果操作的平摊代价大于操作的实际代价，势能增加
    - 如果操作的平摊代价小于操作的实际代价，要用数据结构的势能来支付实际代价，势能减少



### 数据结构势能的定义

- 考虑在初始数据结构  $D_0$  上执行n个操作
- 对于操作i
  - 操作i的实际代价为  $c_i$
  - 操作i将数据结构  $D_{i-1}$  变为  $D_i$
  - 数据结构  $D_i$  的势能是一个实数  $\phi(D_i)$ ， $\phi$  是一个正函数
  - 操作i的平摊代价： $\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1})$
- n个操作的总平摊代价（必须是实际代价的上界）
 
$$\sum_{i=1}^n \alpha_i = \sum_{i=1}^n (c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1}))$$

$$= \sum_{i=1}^n c_i + \phi(D_n) - \phi(D_0)$$
- 关键是  $\phi$  的定义
  - 保证  $\phi(D_n) \geq \phi(D_0)$ ，使总平摊代价是总实际代价的上界
  - 如果对于所有i， $\phi(D_i) \geq \phi(D_0)$ ，可以保证  $\phi(D_n) \geq \phi(D_0)$
  - 实际可以定义  $\phi(D_0) = 0$ ， $\phi(D_i) \geq 0$



## 栈操作序列的分析

- 栈的势能定义
  - $\phi(D_m)$  定义为栈  $D_m$  中对象的个数，于是
    - $\phi(D_0) = 0$ ， $D_0$  是空栈
    - $\phi(D_i) \geq 0 = \phi(D_0)$ ，因为栈中对象个数不会小于0
    - n个操作的总平摊代价是实际代价的上界
  - 栈操作的平摊代价（设栈  $D_{i-1}$  中具有s个对象）
    - PUSH:  $\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1}) = 1 + (s+1) - s = 2$
    - POP:  $\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1}) = 1 + (s-1) - s = 0$
    - MULTIPOP(S, k): 设  $k' = \min(k, s)$ 

$$\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1}) = k' + (s-k') - s = k' - k' = 0$$
- n个栈操作序列的平摊代价是  $O(n)$



## 二进制计数器操作序列分析

- 计数器的势能定义
  - $\phi(D_m)$  定义为第  $m$  个操作后计数器中1的个数  $b_m$ 
    - $\phi(D_0) = 0$ ,  $D_0$  中1的个数为0
    - $\phi(D_i) \geq 0 = \phi(D_0)$ , 因为计数器中1的个数不会小于0
    - 于是,  $n$  个操作的总平摊代价是实际代价的上界
  - INCREMENT操作的平摊代价
    - 第  $i$  个 INCREMENT 操作将  $t_i$  个1置0, 实际代价为  $t_i + 1$
    - 计算操作  $i$  的平摊代价  $\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1})$ 
      - If  $b_i = 0$ , 操作  $i$  resets 所有  $k$  位, 所以  $b_{i-1} = t_i = k$
      - If  $b_i > 0$ , 则  $b_i = b_{i-1} - t_i + 1$
      - 于是  $b_i \leq b_{i-1} - t_i + 1$
      - $\phi(D_i) - \phi(D_{i-1}) = b_i - b_{i-1} \leq b_{i-1} - t_i + 1 - b_{i-1} = 1 - t_i$
      - 平摊代价  $\alpha_i = c_i + \phi(D_i) - \phi(D_{i-1}) \leq (t_i + 1) + (1 - t_i) = 2$
  - $n$  个操作序列的总平摊代价是  $O(n)$



## 6.5 动态表性能平摊分析

- 动态表的概念
- 动态表的扩张与收缩
- 仅含扩张操作的动态表平摊分析
- 一般的动态表平摊分析
- 目标
  - ✓ 深入理解平摊分析的三种方法
  - ✓ 运用平摊分析分析算法复杂性
  - ✓ 深入理解一种语言现象



## 编程初体验时的困惑

- 数组很受青睐
  - ✓ 优点: (1)结构简单; (2)操作方便、快捷...
  - ✓ 动态数据
    - size = ..... // 获取数据元素个数
    - Array = malloc(size \* sizeof(Object))
    - Array 就可以像数组一项操作了
  - ✓ 动态申请的空间仍然不够用
    - Array = realloc(Array, newSize \* sizeof(Object))
- 问题: 大量的元素复制是否会严重影响算法的性能?
- 本小节尝试利用平摊分析技术回答上面的问题



## 动态表—基本概念

- 动态表支持的操作
  - ✓ TABLE-INSERT: 将某一元素插入表中
  - ✓ TABLE-DELETE: 将一个元素从表中删除
- 数据结构: 用一个(一组)数组来实现动态表
- 非空表  $T$  的装载因子  $\alpha(T) = T \text{ 存储的对象数} / \text{表大小}$ 
  - ✓ 空表的大小为0, 装载因子为1
  - ✓ 如果动态表的装载因子以一个常数为下界, 则表中未使用的空间就始终不会超过整个空间的一个常数部分



## 动态表的表示

设  $T$  表示一个动态表:

- $\text{table}[T]$  是一个指向表示表的存储块的指针
- $\text{num}[T]$  包含了表中的项数
- $\text{size}[T]$  是  $T$  的大小
- 开始时,  $\text{num}[T] = \text{size}[T] = 0$

C语言的一种实现:

```
typedef struct DynamicTable
{
    int    size;
    int    num;
    object * table;
} DynamicTable;
```



## 动态表的扩张

- 插入一个数组元素时, 完成的操作包括
  - 分配一个包含比原表更多的槽的新表
  - 再将原表中的所有数据项复制到新表中去
- 常用的启发式技术是分配一个比原表大一倍的新表,
  - 只对表执行插入操作, 则表的装载因子总是至少为  $1/2$
  - 浪费掉的空间就始终不会超过表总空间的一半



## 扩张算法

算法: TABLE—INSERT(T, x)      /\*复杂的插入操作\*/

```

1  If size[T]=0 Then      /*开销为常数*/
2      获取一个大小为1的表 table[T];
3      size[T]←1;
4  If num[T]=size[T] Then      /*开销取决于size[T]*/
5      获取一个大小为 2×size[T]的新表new-table;
6      将 table[T]中元素插入new-table; /*简单插入操作*/
7      释放 table[T];
8      table[T]←new-table;
9      size[T]←2×size[T];
10  将 x插入table[T];
11  num[T]←num[T]+1
    
```



## 初始为空的表上n次插入操作的代价分析(1)

### 聚集分析-粗略分析

- 考察第*i*次操作的代价 $C_i$ 
  - 如果 $i=1$ ,  $C_i=1$ ;
  - 如果 $num[T]<size[T]$ ,  $C_i=1$ ;
  - 如果 $num[T]=size[T]$ ,  $C_i=i$ ;
- 共有*n*次操作
  - 最坏情况下,每次进行*n*次操作,总的代价上界为 $n^2$
- 这个界不精确
  - n*次TABLE—INSERT操作并不常常包括扩张表的代价
  - 仅当*i*-1为2地整数幂时第*i*次操作才会引起一次表地扩张

### 聚集分析-精细分析

- 第*i*次操作的代价 $C_i$ 
  - 如果 $i=2^m$ ,  $C_i=i$ ; 否则 $C_i=1$
- n*次TABLE—INSERT操作的总代价为  $\sum_{i=1}^n C_i \leq n + \sum_{j=0}^{\lfloor \lg n \rfloor} 2^j < n + 2n = 3n$
- ★每一操作的平摊代价为 $3n/n=3$



## 初始为空的表上n次插入操作的代价分析(2)

### 会计方法

- 每次执行TABLE—INSERT平摊代价为1 (尝试)

第1次元素插入 

0	$x_1$
---	-------

第2次元素插入,扩张 

-1	$x_1$	0	$x_2$
----	-------	---	-------

      总余额<0

平摊代价须>1



## 初始为空的表上n次插入操作的代价分析(2)

### 会计方法

- 每次执行TABLE—INSERT平摊代价为2 (再尝试)

第1次元素插入 

1	$x_1$
---	-------

第2次元素插入,扩张 

0	$x_1$	1	$x_2$
---	-------	---	-------

第3次元素插入,扩张 

-1	$x_1$	0	$x_2$	1	$x_3$
----	-------	---	-------	---	-------

第4次元素插入 

-1	$x_1$	0	$x_2$	1	$x_3$	1	$x_4$
----	-------	---	-------	---	-------	---	-------

第5次元素插入,扩张 

-2	$x_1$	-1	$x_2$	0	$x_3$	0	$x_4$	1	$x_5$
----	-------	----	-------	---	-------	---	-------	---	-------

      总余额<0

平摊代价须>2



## 初始为空的表上n次插入操作的代价分析(2)

### 会计方法

- 每次执行TABLE—INSERT平摊代价为3

第1次元素插入 

2	$x_1$
---	-------

第2次元素插入,扩张 

1	$x_1$	1	$x_2$
---	-------	---	-------

第3次元素插入,扩张 

0	$x_1$	1	$x_2$	2	$x_3$
---	-------	---	-------	---	-------

第4次元素插入 

0	$x_1$	1	$x_2$	1	$x_3$	2	$x_4$
---	-------	---	-------	---	-------	---	-------

一般情况下,刚扩张完 

0	$x_1$	0	$x_2$	0	$x_3$	0	$x_4$				
---	-------	---	-------	---	-------	---	-------	--	--	--	--

再发生扩张时,会怎样? 

1	$x_1$	0	$x_2$	0	$x_3$	0	$x_4$	1	$x_5$		
---	-------	---	-------	---	-------	---	-------	---	-------	--	--

总余额≥0恒成立, 根据会计方法原理, 总实际代价≤总平摊代价

长度为*n*的操作序列, 总实际代价≤3*n*



## 初始为空的表上n次插入操作的代价分析(2)

### 会计方法

- 每次执行TABLE—INSERT平摊代价为3
  - ✓1支付第11步中的基本插入操作的实际代价
  - ✓1作为自身的存款
  - ✓1存入表中第一个没有存款的数据上
- 当发生表的扩张时, 数据的复制的代价由数据上的存款来支付
- 任何时候, 总余额非负
- 初始为空的表上*n*次TABLE-INSERT操作的平摊代价总和为3*n*



HIT CS&E 初始为空的表上  $n$  次插入操作的代价分析(3)

势能法分析

? 势怎么定义才能使得表满发生扩张时势能能支付扩张的代价

- 如果势能函数满足
  - 刚扩充完,  $\phi(T)=0$
  - 表满时  $\phi(T)=size(T)$
- $\phi(T)=2 \cdot num[T] - size[T]$ 
  - $num[T] \geq size[T]/2$ ,  $\phi(T) \geq 0$
  - $n$  次 TABLE-INSERT 操作的总的平摊代价是总的实际代价的一个上界
- 第  $i$  次操作的平摊代价
  - 如果发生扩张,  $c_i=3$
  - 如果未发生扩张,  $c_i=1$

初始为空的表上  $n$  次插入操作的代价的上界为  $3n$

HIT CS&E 动态表的扩张与收缩

- 表的扩张
- 表的收缩
  - 表具有一定的丰满度
  - 表的操作序列的复杂度是线性的
- 表的收缩策略
  - 表的装载因子小于  $1/2$  时, 收缩表为原表的一半
  - $n=2^k$ , 考察下面的一个长度为  $n$  的操作序列:
    - 前  $n/2$  个操作是插入, 后跟 I D D I I D D I I...

前  $n/2$  个插入操作得到满表

	$x_1$	$x_2$	...	$x_{n/2}$
--	-------	-------	-----	-----------

I     $x_1$   $x_2$  ...  $x_{n/2}$   $x_{n/2+1}$  ...     $n/2+1$  个操作

D     $x_1$   $x_2$  ...  $x_{n/2}$     1 个操作

D     $x_1$   $x_2$  ...     $n/2-1$  个操作

I

HIT CS&E 动态表的扩张与收缩

- 表的扩张
- 表的收缩
  - 表具有一定的丰满度
  - 表的操作序列的复杂度是线性的
- 表的收缩策略
  - 表的装载因子小于  $1/2$  时, 收缩表为原表的一半
  - $n=2^k$ , 考察下面的一个长度为  $n$  的操作序列:
    - 前  $n/2$  个操作是插入, 后跟 I D D I I D D I I...

后  $n/2$  个操作中每组 I D D I

共有  $n/8$  个 I D D I 分组

每组需要代价  $\geq n$

后  $n/2$  个操作总代价  $\geq n^2/8$

$x_1$	$x_2$	...	$x_{n/2}$
-------	-------	-----	-----------

$n/2+1$  个操作

$x_1$	$x_2$	...	$x_{n/2}$	$x_{n/2+1}$	...
-------	-------	-----	-----------	-------------	-----

1 个操作

$x_1$	$x_2$	...	$x_{n/2}$	...
-------	-------	-----	-----------	-----

$n/2-1$  个操作

HIT CS&E 动态表的扩张与收缩

- 表的扩张
- 表的收缩
  - 表具有一定的丰满度
  - 表的操作序列的复杂度是线性的
- 表的收缩策略
  - 表的装载因子小于  $1/2$  时, 收缩表为原表的一半
  - $n=2^k$ , 考察下面的一个长度为  $n$  的操作序列:
    - 前  $n/2$  个操作是插入, 后跟 I D D I I D D I I...
    - 每次扩张和收缩的代价为  $O(n)$ , 共有  $O(n)$  扩张或收缩
    - 总代价为  $O(n^2)$ , 而每一次操作的平摊代价为  $O(n)$  -- 每个操作的平摊代价太高
- 如果改进的收缩策略呢?

HIT CS&E 动态表的扩张与收缩

- 表的扩张
- 表的收缩
  - 表具有一定的丰满度
  - 表的操作序列的复杂度是线性的
- 表的收缩策略
  - 表的装载因子小于  $1/2$  时, 收缩表为原表的一半
  - $n=2^k$ , 考察下面的一个长度为  $n$  的操作序列:
    - 前  $n/2$  个操作是插入, 后跟 I D D I I D D I I...
    - 每次扩张和收缩的代价为  $O(n)$ , 共有  $O(n)$  扩张或收缩
    - 总代价为  $O(n^2)$ , 而每一次操作的平摊代价为  $O(n)$  -- 每个操作的平摊代价太高
- 改进的收缩策略(允许装载因子低于  $1/2$ )
  - 满表中插入数据项时, 将表扩大一倍
  - 删除数据项引起表不足  $1/4$  满时, 将表缩小为原表的一半
  - 扩张和收缩过程都使得表的装载因子变为  $1/2$
  - 表的装载因子的下界是  $1/4$

HIT CS&E 动态表上  $n$  次(插入、删除)操作的代价分析

势能函数的定义

- 操作序列过程, 势能总是非负的
  - 保证一系列操作的总平摊代价即为其实际代价的一个上界
- 表的扩张和收缩过程要消耗大量的势
- 势能函数应满足
  - $num(T) = size(T)/2$  时, 势最小
  - 当  $num(T)$  减小时, 势增加直到收缩
  - 当  $num(T)$  增加时, 势增加直到扩充
- 势能函数特征的细化
  - 当装载因子为  $1/2$  时, 势为 0
  - 装载因子为  $1$  时, 有  $num[T] = size[T]$ , 即  $\phi(T) = num[T]$ . 这样当因插入一项而引起一次扩张时, 就可用势来支付其代价
  - 当装载因子为  $1/4$  时,  $size[T] = 4 \cdot num[T]$ . 即  $\phi(T) = num[T]$ . 因而当删除某项而引起一次收缩时就可利用势来支付其代价

$$\Phi(T) = \begin{cases} 2 \cdot num[T] - size[T] & \alpha(T) \geq 1/2 \\ size[T]/2 - num[T] & \alpha(T) < 1/2 \end{cases}$$





## 平摊代价的计算

- 第 $i$ 次操作的平摊代价:  $\alpha_i = c_i + \phi(T_i) - \phi(T_{i-1})$ 
  - 第 $i$ 次操作是TABLE—INSERT: 未扩张  $\alpha_i \leq 3$
  - 第 $i$ 次操作是TABLE—INSERT: 扩张  $\alpha_i \leq 3$
  - 第 $i$ 次操作是TABLE—DELETE: 未收缩  $\alpha_i \leq 3$
  - 第 $i$ 次操作是TABLE—DELETE: 收缩  $\alpha_i \leq 3$
- 作用于一个动态表上的 $n$ 个操作的实际时间为 $O(n)$



## 6.6 斐波那契堆性能平摊分析

- 斐波那契堆及其基本操作
- 应用平摊分析得出斐波那契堆的操作代价
- 运用平摊分析进行算法分析的尝试
- 目标
  - ✓ 深入理解势能方法
  - ✓ 运用平摊分析方法分析算法复杂性
  - ✓ 积累一种有用的数据结构



## 堆的性能比较

操作	链表	二叉堆	二项堆	斐波那契堆	松散堆
make-heap	1	1	1	1	1
is-empty	1	1	1	1	1
insert	1	$\log n$	$\log n$	1	1
delete-min	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
decrease-key	$n$	$\log n$	$\log n$	1	1
delete	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
union	1	$n$	$\log n$	1	1
find-min	$n$	1	$\log n$	1	1

$n$  - 堆中存储的元素个数

平摊分析

**定理.** 从初始为空的斐波那契堆开始, 任意执行由 $a_1$ 个插入,  $a_2$ 个删除,  $a_3$ 个键值减小操作构成的长度为 $n$ 的操作序列, 其时间复杂度 $O(a_1 + a_2 \log n + a_3)$ .



## 堆的性能比较

操作	链表	二叉堆	二项堆	斐波那契堆	松散堆
make-heap	1	1	1	1	1
is-empty	1	1	1	1	1
insert	1	$\log n$	$\log n$	1	1
delete-min	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
decrease-key	$n$	$\log n$	$\log n$	1	1
delete	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
union	1	$n$	$\log n$	1	1
find-min	$n$	1	$\log n$	1	1

$n$  - 堆中存储的元素个数

平摊分析



插入, 删除不可能均在 $O(1)$ 时间内完成. 为什么?



## 斐波那契堆的过去和现状

- 斐波那契堆的提出. [Fredman and Tarjan, 1986]
  - 巧妙的数据结构和分析
  - 提出动机: 改进 Dijkstra's 算法的性能
  - Dijkstra 算法执行:
    - $|V|$  次插入堆元素操作
    - $|V|$  次抽取堆顶元素操作
    - $|E|$  次减小键值操作
    - 总时间复杂度为 $O(|E| \log |V|)$
  - 改进后时间复杂度为  $O(|E| + |V| \log |V|)$
- 斐波那契堆的最新研究成果

1. Strict fibonacci heaps, Symposium on the Theory of Computing, pp 1177-1184, 2012

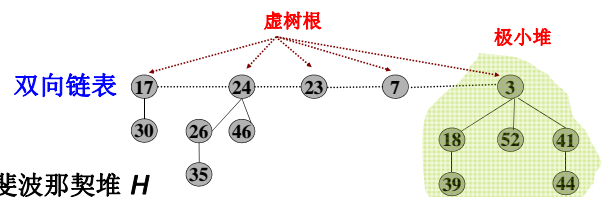
2. Violation Heaps: A Better Substitute for Fibonacci Heaps, Data Structures and Algorithms, 2008



## 斐波那契堆的结构(1)

### 斐波那契堆:

- 一系列树, 每棵树均是一个极小堆
  - 任意结点的键值不超过其孩子结点的键值
- 一个指针, 指向最小元素
- 一些标记顶点



斐波那契堆  $H$

### 斐波那契堆的结构(2)

**斐波那契堆:**

- 一系列树，每棵树均是一个极小堆
- 一个指针，指向最小元素
  - 从堆中查找最小元素(Find\_min操作)的开销为 $O(1)$
- 一些标记顶点

斐波那契堆  $H$

### 斐波那契堆的结构(3)

**斐波那契堆:**

- 一系列树，每棵树均是一个极小堆
- 一个指针，指向最小元素
- 一些标记顶点
  - 用于保持堆的“扁平结构”
  - 标记的具体含义是:  $x$  被标记, 如果它以前是树根, 但堆操作过程中变成其他结点的孩子且失去过孩子

斐波那契堆  $H$

### 斐波那契堆的结构(4)

**斐波那契堆记号:**

- $n$ : 堆 $H$ 中数据元素的个数
- $\text{rank}(x)$ : 堆中结点 $x$ 的孩子数
- $\text{rank}(H)$ : 堆 $H$ 的所有结点中的最大孩子数
- $t(H)$ : 堆 $H$ 中树的棵数
- $\text{mark}(H)$ : 堆 $H$ 中被标记顶点的个数
- $\Phi(H) = t(H) + 2 \cdot \text{mark}(H)$ : 势能函数

$n=15$     $\text{rank}(H)=3$     $t(H)=5$     $\text{mark}(H)=3$     $\Phi(H)=11$

斐波那契堆  $H$

### 插入操作Insert

**插入操作的过程:**

- 以新结点为根，创建一棵新树
- 将新的树插入树根双向链表
- 如有必要，更新最小元素指针

$H$

### 插入操作Insert

**插入操作的过程:**

- 以新结点为根，创建一棵新树
- 将新的树插入树根双向链表
- 如有必要，更新最小元素指针

$H$

### 插入操作Insert分析

**插入操作的代价分析:** ( 势能函数  $\Phi(H) = t(H) + 2 \cdot \text{mark}(H)$  )

- 实际开销 $O(1)$
- 平摊代价 $O(1)$ 
  - 操作完成后,  $t(H)$ 增大1, 但 $\text{mark}(H)$ 不变

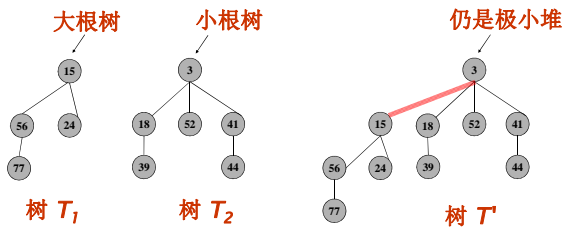
$H$



### 删除堆顶元素Delete\_min(1)

#### • 链接调整操作

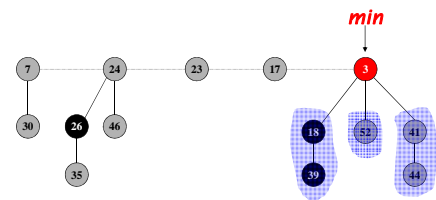
- 将大根树作为小根树的子树，链接在小根树的根下
- Delete\_min操作中调用的子操作
- 实际开销为 $O(1)$



### 删除堆顶元素Delete\_min(2)

#### • Delete\_min操作过程

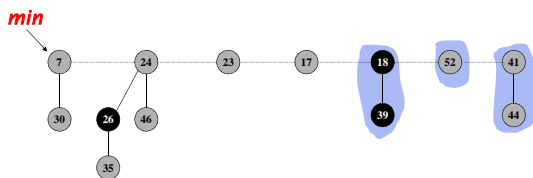
- 删除最小元素；将其所有孩子链入双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank



### 删除堆顶元素Delete\_min(3)

#### • Delete\_min操作过程

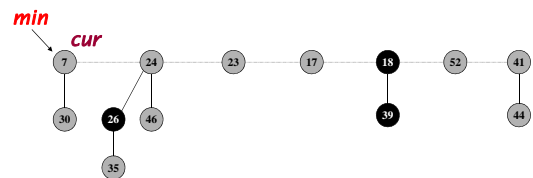
- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 实际开销 $O(t(H) + \text{rank}(x))$
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank



### 删除堆顶元素Delete\_min(4)

#### • Delete\_min操作过程

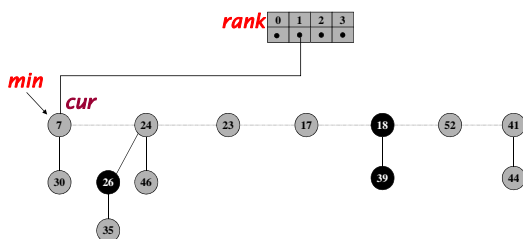
- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank



### 删除堆顶元素Delete\_min(5)

#### • Delete\_min操作过程

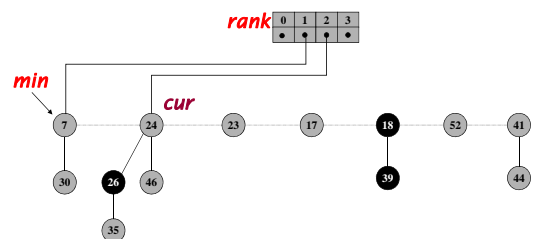
- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank

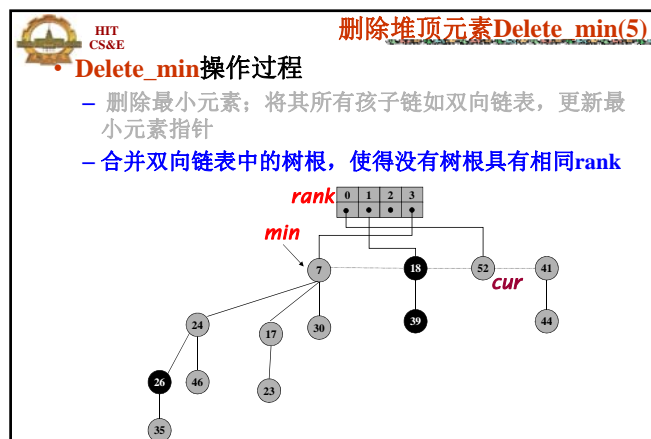
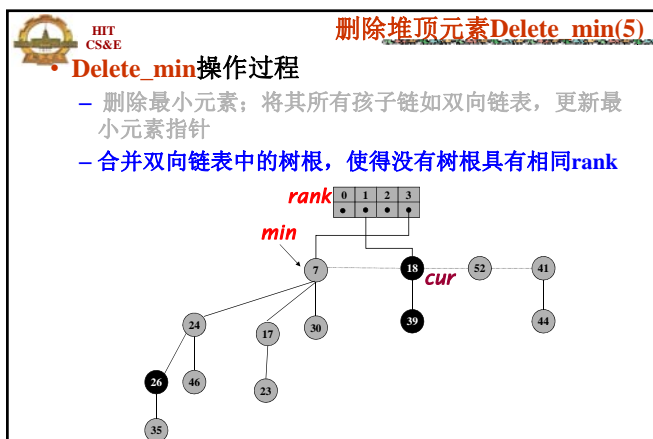
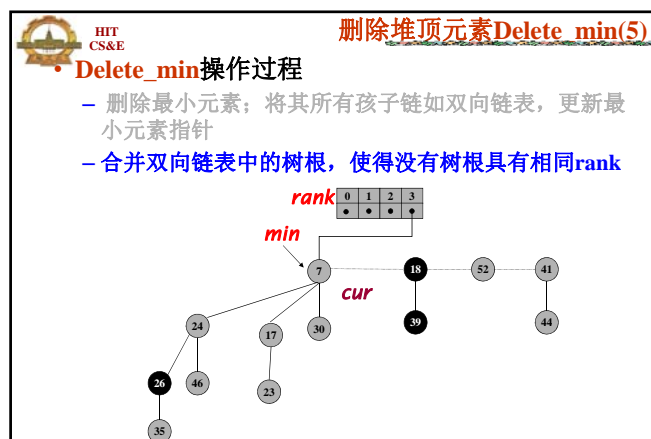
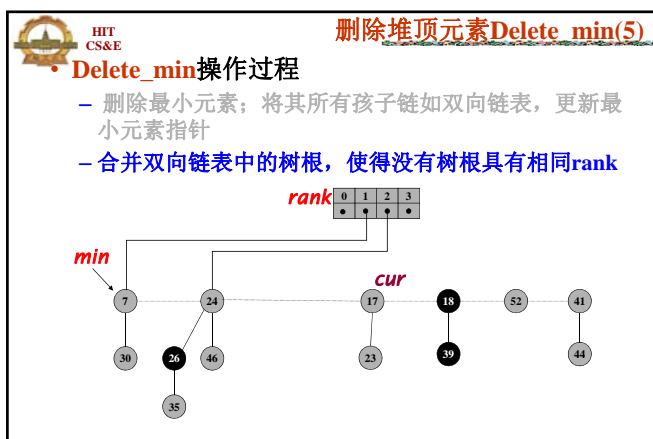
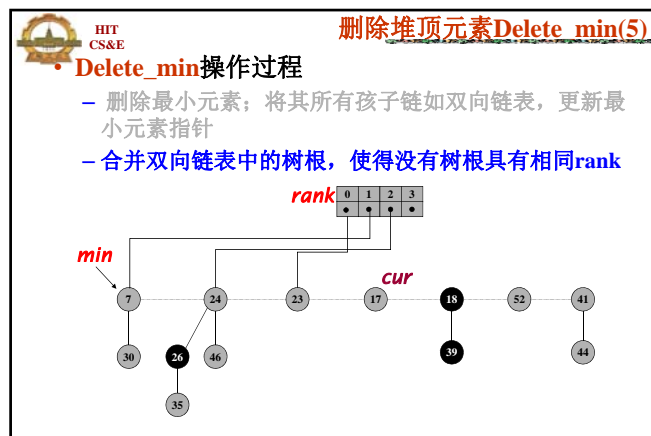
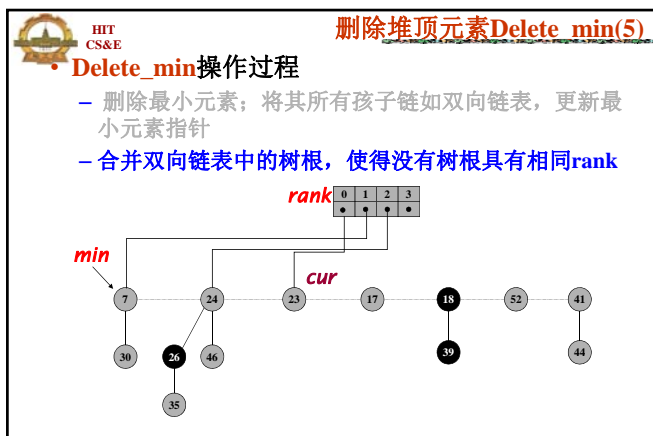


### 删除堆顶元素Delete\_min(5)

#### • Delete\_min操作过程

- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank





HIT CS&E 删除堆顶元素Delete\_min(5)

• Delete\_min操作过程

- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank

HIT CS&E 删除堆顶元素Delete\_min(5)

• Delete\_min操作过程

- 删除最小元素；将其所有孩子链如双向链表，更新最小元素指针
- 合并双向链表中的树根，使得没有树根具有相同rank

HIT CS&E 删除堆顶元素Delete\_min的分析

删除操作的代价分析：（势能函数  $\Phi(H) = t(H) + 2 \cdot \text{mark}(H)$ ）

- 实际开销  $O(\text{rank}(H)) + O(t(H))$ 
  - $O(\text{rank}(H))$  时间内将最小元素结点的孩子插入双向链表
  - $O(\text{rank}(H)) + O(t(H))$  时间内更新最小元素指针
  - $O(\text{rank}(H)) + O(t(H))$  维护双向链表
- 平摊代价  $O(\text{rank}(H))$ 
  - 操作完成后的堆记为  $H'$ ，操作前的堆记为  $H$
  - $t(H') \leq \text{rank}(H) + 1$ ，因为  $H'$  中没有两个树具有相同rank
  - $\Delta\Phi(H) \leq \text{rank}(H) + 1 - t(H)$
- Delete\_min操作的平摊代价很好吗？
  - 对，这个代价很好，因为
  - 如果只有插入和删除操作，则结果即为二项堆
  - 这意味着  $\text{rank}(H) \leq \log n$
  - 减小键值操作也将确保  $\text{rank}(H) \leq \log n$

HIT CS&E 键值减小操作Decrease key

直观上，键值减小操作作用于结点  $x$ ，进行

- 若减小键值后，堆性质仍成立，则仅需减小键值
- 否则，将  $x$  子树剪切下来插入双向链表，标记其父结点
- 为了保持堆的“扁平结构”，一旦剪除某个孩子的第二个孩子结点，则将该结点剪切下来插入双向链表（如果需要，需要去除该结点上的标记）

HIT CS&E 键值减小操作Decrease key(2)

直接键值减小操作作用于结点  $x$ （例如，键值从46减小为29）

情形1：减小键值后堆性质仍成立

- 减小键值
- 如有必要，更新最小元素指针

HIT CS&E 键值减小操作Decrease key(3)

直接键值减小操作作用于结点  $x$ （例如，键值从46减小为15）

情形2a：减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切  $x$  子树，插入双向链表，将  $x$  置为未标记结点
- 若  $x$  的父结点  $p$  未标记，则标记它
- 否则，剪切  $p$ ，插入双向链表，将  $p$  置为未标记结点（递归过程）

**键值减小操作Decrease key(3)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从46减小为15)

情形2a: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

**键值减小操作Decrease key(5)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从46减小为15)

情形2a: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

**键值减小操作Decrease key(6)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从46减小为15)

情形2a: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

**键值减小操作Decrease key(7)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

**键值减小操作Decrease key(8)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

**键值减小操作Decrease key(9)**

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)



### 键值减小操作Decrease\_key(10)

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

### 键值减小操作Decrease\_key(11)

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

### 键值减小操作Decrease\_key(12)

直键值减小操作作用于结点 $x$  (例如, 键值从35减小为5)

情形2b: 减小键值后堆性质不成立

- 减小键值
- 剪切 $x$ 子树, 插入双向链表, 将 $x$ 置为未标记结点
- 若 $x$ 的父结点 $p$ 未标记, 则标价它
- 否则, 剪切 $p$ , 插入双向链表, 将 $p$ 置为未标记结点 (递归过程)

### 键值减小操作Decrease\_key的分析

键值减小操作的代价分析 ( 势能函数  $\Phi(H)=t(H)+2\cdot\text{mark}(H)$  )

- 实际开销  $O(c)$ 
  - $O(1)$  时间内减小键值
  - 执行 $c$ 次剪切操作, 每次需要时间  $O(1)$
- 平摊代价  $O(1)$ 
  - 操作完成后的堆记为 $H'$ , 操作前的堆记为 $H$
  - $t(H') \leq t(H) + c$
  - $\text{mark}(H') = \text{mark}(H) - c + 2$
  - $\Delta\Phi(H) = c + 2(-c + 2) = 4 - c$

### 目前得到的分析结果

在势能函数  $\Phi(H)=t(H)+2\cdot\text{mark}(H)$  下

- 插入操作的平摊代价  $O(1)$
- 键值减小操作的平摊代价  $O(1)$
- delete\_min的代价是  $O(\text{rank}(H))$
- 删除操作的平摊代价  $O(\text{rank}(H))$ 
  - 先将节点 $x$ 的键值减小为 $-\infty$ , 则 $x$ 将出现在堆顶, 平摊代价  $O(1)$
  - 调用delete\_min删除堆顶元素, 平摊代价  $O(\text{rank}(H))$

欲得定理结论, 需证明  $\text{rank}(H) = O(\log n)$

这意味着, 斐波那契堆管理的元素个数是  $\text{rank}(H)$  的指数

### $\text{rank}(H)$ 的上界分析

引理1. 设 $x$ 是斐波那契堆中的任意结点, 记 $k = \text{rank}(x)$ 。设  $y_1, y_2, \dots, y_k$  是结点 $x$ 的所有孩子结点且恰好按其成为 $x$ 的孩子的先后次序列出, 则  $\text{rank}(y_1) \geq 0$ , 且  $\text{rank}(y_i) \geq i-2$  对  $i=2, 3, \dots, k$  成立

证明. 当 $y_i$ 成为 $x$ 的孩子时,

- $x$ 已有孩子  $y_1, y_2, \dots, y_{i-1}$ , 故  $\text{rank}(x) = i-1$
- $y_i$ 要成为 $x$ 的孩子, 需满足  $\text{rank}(y_i) = \text{rank}(x) - i = -1$

$y_i$ 成为 $x$ 的孩子之后, 至多失去一个孩子

HIT CS&E rank(H)的上界分析

**引理2.** 设 $x$ 是斐波那契堆中的任意结点, 记 $k=\text{rank}(x)$ , 则 $x$ 所在的极小堆中至少有 $\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^k$ 个结点。

**证明.** 令 $s_k$ 表示阶为 $k$ 的斐波那契堆中顶点的**最小个数**。归纳证明 $s_k \geq F(k)$

根据引理1, 用归纳法统计 $x$ 及其子孙结点的个数有  $8 + 13 = 21$

$$s_k = 1 + s_0 + s_1 + \dots + s_{k-2}$$

根 1 2 3  $k$

$$\geq 1 + 1 + F(0) + F(1) + \dots + F(k-2) \quad (\text{归纳假设})$$

$$\geq F(k) \quad (\text{斐波那契数列性质, 习题3.2})$$

$$\geq \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^k \quad (\text{斐波那契数列性质, 习题3.2})$$

HIT CS&E rank(H)的上界分析

**引理3.** 设 $H$ 是含有 $n$ 个结点的斐波那契堆, 则 $\text{rank}(H) = O(\log n)$

**证明.**

- 记 $\text{rank}(H) = k$
- 考虑 $H$ 中结点的个数 $n$
- 由引理2可知, 结点个数至少为 $\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^k$
- 于是,  $n \geq \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^k$

HIT CS&E 斐波那契堆上的合并操作Union

合并操作作用于堆 $H_1$ 和 $H_2$

- 合并 $H_1$ 和 $H_2$ 的根结点双向链表
- 实际开销 $O(1)$
- 平摊开销 $O(1)$ 
  - $t(H_1 \cup H_2) = t(H_1) + t(H_2)$
  - $\text{mark}(H_1 \cup H_2) = \text{mark}(H_1) + \text{mark}(H_2)$
  - $\Phi(H) = \Phi(H) + 2 \cdot \text{mark}(H)$
  - 势能改变量为0

HIT CS&E 斐波那契堆上的删除操作Delete

删除操作作用于堆的任意结点 $x$

- 将 $x$ 的键值减小为 $-\infty$
- 删除堆顶元素
- 平摊开销 $O(\log n)$ 
  - 减小键值操作的平摊代价为 $O(\text{rank}(H))$
  - $\text{mark}(H) = O(\log n)$
  - 删除堆顶元素的平摊代价为 $O(1)$

HIT CS&E 结论

操作	链表	二叉堆	二项堆	斐波那契堆	松散堆
make-heap	1	1	1	1	1
is-empty	1	1	1	1	1
insert	1	$\log n$	$\log n$	1	1
delete-min	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
decrease-key	$n$	$\log n$	$\log n$	1	1
delete	$n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$	$\log n$
union	1	$n$	$\log n$	1	1
find-min	$n$	1	$\log n$	1	1

$n$  - 堆中存储的元素个数 平摊分析

**定理.** 从初始为空的斐波那契堆开始, 任意执行由 $a_1$ 个插入,  $a_2$ 个删除,  $a_3$ 个键值减小操作构成的长度为 $n$ 的操作序列, 其时间复杂度 $O(a_1 + a_2 \log n + a_3)$ .

HIT CS&E

## 6.7 并查集性能平摊分析

- 并查集的概念和基本操作
- 并查集的线性链表实现
- 并查集的森林实现
- 并查集性能平摊分析



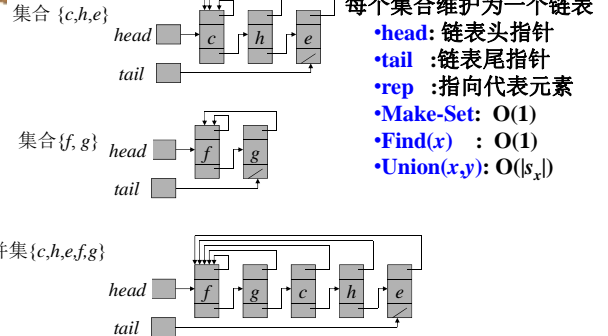
## 并查集

- 目的：管理 $n$ 个不相交的集合 $C=\{S_1, \dots, S_n\}$ 
  - 每个集合 $S_i$ 维护一个代表元素 $x_i$
- 支持的操作
  - MAKE-SET( $x$ ): 创建仅含元素 $x$ 的集合.
  - UNION( $x, y$ ) : 合并代表元素分别 $x$ 和 $y$ 的集合
  - FIND-SET( $x$ ) : 返回 $x$ 所在集合的代表元素
- 目标：使得如下操作序列的代价尽可能低
  - $n$ 个MAKE-SET 操作 (开始阶段执行).
  - $m$ 个MAKE-SET, UNION, FIND-SET操作(后续)
  - $m \geq n$ , UNION操作至多执行  $n-1$ 次
- 典型应用 (管理图的连通分支)
  - 找出图的连通分支
  - Kruskal算法中维护生成树产生过程中的连通分支
- 最新研究

1. Finding dominators via disjoint set union, *Journal of Discrete Algorithms*, vol23, pp 2-20, 2013  
 2. Disjoint set union with randomized linking, *Symp. on Discrete Algorithms*, pp1005-1017, 2014



## 并查集直接实现为链表



## 并查集链表实现的性能分析

考虑并查集上 如下特定的操作序列的代价

- 开始阶段执行 $n$ 个MAKE-SET 操作的总代价 $O(n)$
- 后跟 $n-1$ 个 UNION操作的总代价 $O(n^2)$ 
  - Union( $x_1, x_2$ )      代价 $O(1)$
  - Union( $x_2, x_3$ )      代价 $O(2)$
  - Union( $x_3, x_4$ )      代价 $O(3)$
  - ...
  - Union( $x_{n-1}, x_n$ )      代价 $O(n-1)$
- 总共执行 $2n-1$ 次操作的总代价为 $O(n^2)$
- 从平摊效果看，每个操作的开销为 $O(n)$

说明链表实现方式是很“蹩脚”，如何提高效率？



## 并查集链表实现的一种简单改进

考虑并查集链表实现的如下改进，效果会怎么样？

- 每个链表表头记录集合（或）链表中元素的个数
- Union操作时将较短链表链接到较长链表

结果

在改进后的并查集上执行由Make\_set, Find和Union操作构成的长度为 $m+n$ 的操作序列（其中Make\_Set操作有 $m$ 个），则该操作序列的时间复杂度为 $O(m+n \log n)$

为什么？

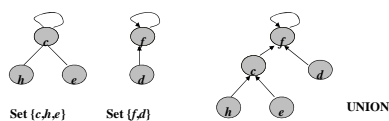
- 考虑每个元素的rep指针被修改的次数（总共 $n$ 个元素）
- 每个元素至多参与 $\log n$ 次并，因为并操作使链表长度至少倍增
- 所有Union操作一起至多 $n \log n$ 次修改rep指针



## 并查集的森林实现

并查集三种操作

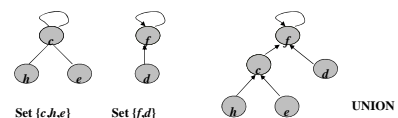
- 每个集合表示为一棵有根树
- 树根是代表元素
- 每个结点的指针指向其父结点，根结点指向自身



## 并查集的直接森林实现

并查集可以实现为森林

- MAKE-SET( $x$ ): 创建仅含元素 $x$ 的一棵树  $O(1)$
- UNION( $x, y$ ) : 将 $x$ 作为 $y$ 的孩子  $O(1)$
- FIND( $x$ ) : 从结点 $x$ 沿父指针访问直到树根  $O(T_x)$
- $n$ 次合并操作可能得到深度为 $n$ 的树（简单路径）
- 在此极端情况下，Find( $x$ )的最坏时间复杂度为 $O(n)$
- $n$ 次Find操作的时间复杂度可能达到 $O(n^2)$

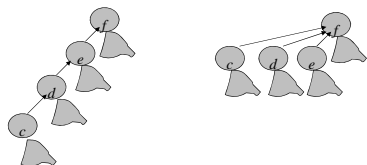




## 改进策略之路径压缩

### 执行Find(x)时

- 修改x到根结点r的路径上的所有结点的指针，使其指向根结点r
- 路径压缩增加了执行单次Find操作的时间开销
- 树中的路径长度大幅度降低，为后续Find操作节省了时间



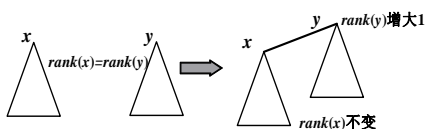
## 改进策略之按秩合并

根据以下规则，维护每个结点的秩

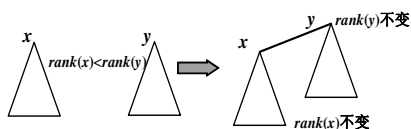
- MakeSet(x)**操作执行时定义结点x的秩为0
- Find**操作不改变任意顶点的秩
- Union(x,y)** 分两种情况修改结点的秩：
  - 情形a:**  $\text{rank}(x) = \text{rank}(y)$ 。此时，令x指向y且y是并集的代表元素， $\text{rank}(y)$ 增加1， $\text{rank}(x)$ 不变（其他结点的秩也保持不变）
  - 情形b:**  $\text{rank}(x) < \text{rank}(y)$ 。此时，令x指向y且y是并集的代表元素， $\text{rank}(y)$ 和 $\text{rank}(x)$ 保持不变（其他结点的秩也保持不变）



### 情形a



### 情形b



## 并查集操作算法

### UNION(x,y)

1. LINK(FIND(x), FIND(y))

### MAKE-SET(x)

1.  $\text{rank}[x] \leftarrow 0$
2.  $p[x] \leftarrow x$

### FIND(x)

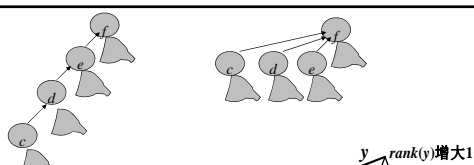
1.  $Q \leftarrow \emptyset$
2. While  $x \neq p[x]$  Do
3.     将x插入Q;
4.      $x \leftarrow p[x]$ ;
5. For  $\forall y \in Q$  do
6.      $p[y] \leftarrow x$ ;
7. 输出x

### LINK(x,y)

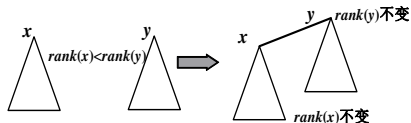
1. if  $\text{rank}[x] > \text{rank}[y]$  then
2.      $p[y] \leftarrow x$
3. else  $p[x] \leftarrow y$
4. if  $\text{rank}[x] = \text{rank}[y]$  then
5.      $\text{rank}[y] \leftarrow \text{rank}[y] + 1$



### Find



### Union



并查集中每个元素的秩有什么基本性质呢？



## 秩的性质

引理1. 对于含有n个结点的并查集，秩具有如下性质：

- (1) 如果  $x \neq p(x)$ ，则  $\text{rank}(x) < \text{rank}(p(x))$
- (2)  $\text{rank}(x)$  的初始值为0，缓慢递增直到x不再是集合的代表元素，此后保持不变
- (3) 对于任意x,  $\text{rank}(p(x))$  是在操作过程中单调缓慢递增
- (4)  $\text{rank}(x) \leq n-1$  对任意结点成立

证明. 根据秩的定义和并查集上的操作算法可得

$\text{rank}(x)$  缓慢增长

如果将  $\text{rank}(x)$  与一个缓慢增长的函数相关联  
能否得出秩的其他性质呢？



## 并查集的性能

在并查集上执行  $m$  个操作的时间复杂度为  $O(m\alpha(n))$

- $n$  是 Make\_Set 操作的个数 (亦即: 并查集中元素的个数)
- $\alpha(n) \leq 4$ , 对于绝大多数应用成立
- 近似地看, 并查集上的操作序列的时间复杂度几乎是线性的

欲得上述结果, 需要

- 讨论一个增长缓慢的函数-阿克曼函数的逆函数
- 深入讨论秩的性质
- 证明上述时间复杂度



## 阿克曼函数

阿克曼函数是定义在  $k \geq 0, j \geq 1$  上的递归函数

$$A_k(j) = \begin{cases} j+1 & \text{如果 } k=0 \\ A_{k-1}^{(j+1)}(j) & \text{如果 } k \geq 1 \end{cases}$$

利用数学归纳法, 不难验证欲得上述结果, 需要

- $A_1(j) = A_0(A_0(\dots(A_0(j))\dots))$  (j+1层递归)
- $= A_0(A_0(\dots(A_0(j))\dots)) + 1$  (j层递归)
- $= A_0(A_0(\dots(A_0(j))\dots)) + 1 + 1$  (j-1层递归)
- $= \dots$
- $= A_0(j) + j$
- $= 2j + 1$



## 阿克曼函数

阿克曼函数是定义在  $k \geq 0, j \geq 1$  上的递归函数

$$A_k(j) = \begin{cases} j+1 & \text{如果 } k=0 \\ A_{k-1}^{(j+1)}(j) & \text{如果 } k \geq 1 \end{cases}$$

利用数学归纳法, 不难验证欲得上述结果, 需要

- $A_2(j) = A_1(A_1(\dots(A_1(j))\dots))$  (j+1层递归)
- $= 2A_1(A_1(\dots(A_1(j))\dots)) + 1$  (j层递归)
- $= 2[2A_1(A_1(\dots(A_1(j))\dots)) + 1] + 1$  (j-1层递归)
- $= 2^2 A_1(A_1(\dots(A_1(j))\dots)) + 2 + 1$  (j-1层递归, 整理上式)
- $= \dots$
- $= 2/A_1(j) + 2^{j-1} + 2^{j-2} + \dots + 2 + 1$  (1层递归)
- $= 2/(2j+1) + 2^{j-1} + 2^{j-2} + \dots + 2 + 1$
- $= 2^{j+1}j + 2^{j+1} - 1$  (整理上式)
- $= 2^{j+1}(j+1) - 1$



## 阿克曼函数

阿克曼函数是定义在  $k \geq 0, j \geq 1$  上的递归函数

$$A_k(j) = \begin{cases} j+1 & \text{如果 } k=0 \\ A_{k-1}^{(j+1)}(j) & \text{如果 } k \geq 1 \end{cases}$$

利用数学归纳法, 不难验证欲得上述结果, 需要

- $A_1(j) = 2j + 1$
- $A_2(j) = 2^{j+1}(j+1) - 1$
- $A_k(j)$  是一个“急速”增长的函数
- $A_0(1) = 1 + 1 = 2$
- $A_1(1) = 2 * 1 + 1 = 3$
- $A_2(1) = 2^{1+1}(1+1) - 1 = 7$
- $A_3(1) = A_2^{(1+1)}(1) = A_2^{(2)}(1) = A_2(A_2(1)) = A_2(7) = 2^{7+1}(7+1) - 1 = 2047$
- $A_4(1) = A_3^{(2)}(1) = A_3(A_3(1)) = A_3(2047) = A_2^{(2048)}(2047)$
- $\gg A_2(2047) = 2^{2048} \cdot 2048 - 1 > 2^{2048} = (2^4)^{512} = (16)^{512} > 10^{80}$



## 阿克曼函数的逆函数

阿克曼函数的逆函数定义为

$$\alpha(n) = \min \{k \mid A_k(1) \geq n\}$$

由于阿克曼函数急速增长, 故  $\alpha(n)$  缓慢增长

$\alpha(n) \leq 4$  在人类实践认知范围总成立

$n$	$0 \leq n \leq 2$	$n=3$	$4 \leq n \leq 7$	$8 \leq n \leq 2047$	$2048 \leq n \leq A_4(1)$	...
$\alpha(n)$	0	1	2	3	4	...

将  $\alpha(\cdot)$  作用到  $\text{rank}(x)$  上, 能否得出  $\text{rank}(x)$  的其他性质?



## 并查集性能的平摊分析

对并查集中的每个结点  $x$ , 定义

$$\text{Level}(x) = \max \{k \mid \text{rank}(p(x)) \geq A_k(\text{rank}(x))\}$$

$$\text{Iter}(x) = \max \{i \mid A_{\text{Level}(x)}^{(i)}(\text{rank}(x)) \leq \text{rank}(p(x))\}$$

$$p(x) \quad \text{rank}(p(x))$$

$\text{rank}(x)$  与  $\text{rank}(p(x))$  的距离用  $\alpha(\cdot)$  来刻画

$$x \quad \text{rank}(x)$$

- 直观上

路径上  $\text{rank}$  值单调递增有界

— 一条路径上有  $\text{Level}$  值或  $\text{Iter}$  值较大的节点, 路径就很短, 继而  $\text{Find}(x)$  的代价就低

—  $\text{Level}$  值、 $\text{Iter}$  可能有助于建立势能函数, 它们有什么性质呢?



### 并查集性能的平摊分析(1)

对并查集中的每个结点 $x$ ,定义

$$Level(x) = \max \{k \mid rank(p(x)) \geq A_k(rank(x))\}$$

$$Iter(x) = \max \{i \mid A_{Level(x)}^{(i)}(rank(x)) \leq rank(p(x))\}$$

- $0 \leq Level(x) < \alpha(n)$ , 且 $Level(x)$ 随时间递增
  - $0 \leq Level(x)$ , 因为 $rank(p(x)) \geq rank(x)+1 = A_0(rank(x))$
  - $Level(x) < \alpha(n)$ , 因为 $A_{\alpha(n)}(rank(x)) \geq A_{\alpha(n)}(1) \geq n > rank(p(x))$
- $1 \leq Iter(x) \leq rank(x)$ , 且只要 $Level(x)$ 不变则 $Iter(x)$ 不变或增大
  - $1 \leq Iter(x)$ , 因为 $rank(p(x)) \geq A_{Level(x)}(rank(x)) = A_{Level(x)}^{(1)}(rank(x))$
  - $Iter(x) \leq rank(x)$ , 因为 $A_{Level(x)}^{(rank(x)+1)}(rank(x)) = A_{Level(x)+1}(rank(x)) > rank(p(x))$
- 只要 $Level(x)$ 不变则 $Iter(x)$ 不变或增大
  - 由于 $rank(p(x))$ 随时间单调递增, 仅当 $Level(x)$ 增大时 $Iter(x)$ 减小



### 并查集性能的平摊分析(2)

定义并查集上 $q$ 个操作之后结点 $x$ 的势能 $\phi_q(x)$ 为

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot rank(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } rank(x) = 0 \\ [\alpha(n) - Level(x)] \cdot rank(x) - Iter(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } rank(x) \geq 1 \end{cases}$$

- $0 \leq \phi_q(x) \leq \alpha(n)rank(x)$ 
  - 若 $x$ 是树根, 显然
  - 若 $x$ 不是树根, 则
    - $\phi_q(x) = [\alpha(n) - Level(x)]rank(x) - Iter(x)$
    - $\geq [\alpha(n) - (\alpha(n)-1)]rank(x) - rank(x)$
    - $= 0$
    - $\phi_q(x) = [\alpha(n) - Level(x)]rank(x) - Iter(x)$
    - $\leq [\alpha(n) - (0)]rank(x) - 0$
    - $= \alpha(n)rank(x)$



### 并查集性能的平摊分析(3)

定义并查集上 $q$ 个操作之后结点 $x$ 的势能 $\phi_q(x)$ 为

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot rank(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } rank(x) = 0 \\ [\alpha(n) - Level(x)] \cdot rank(x) - Iter(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } rank(x) \geq 1 \end{cases}$$

- 若 $x$ 不是树根, 第 $q+1$ 个操作是Union或Find, 则 $\phi_{q+1}(x) \leq \phi_q(x)$ 
  - $rank(x)$ 和 $\alpha(n)$ 不变
  - 若 $rank(x)=0$ , 由 $Iter(x) \leq rank(x)$ 可知, 论断成立
  - 若 $rank(x) \geq 1$ , ( $Level(x)$ 单调递增)
    - $Level(x)$ 保持不变,  $Iter(x)$ 增大,  $\phi_{q+1}(x) \leq \phi_q(x) - 1$
    - $Level(x)$ 增大,  $Iter(x)$ 不变或减小,  $[\alpha(n) - Level(x)]rank(x)$ 至少减小 $rank(x)$
    - $Iter(x)$ 至多减小 $rank(x)-1$ , 因为 $Iter(x) < rank(x)$
    - $\phi_{q+1}(x) \leq \phi_q(x) - 1$



### 并查集性能的平摊分析(4)

定义并查集在 $q$ 个操作之后的势能 $\phi_q$ 为

$$\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$$

- $\phi_q \geq 0$ 恒成立, 因为 $0 \leq \phi_q(x) \leq \alpha(n)rank(x)$ 对任意 $x$ 成立
- 并查集上任意操作序列的总平摊代价 $\geq$ 总实际代价



### 并查集性能的平摊分析(5)

势能 $\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot rank(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } rank(x) = 0 \\ [\alpha(n) - Level(x)] \cdot rank(x) - Iter(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } rank(x) \geq 1 \end{cases}$$

Make\_Set操作的平摊代价为 $O(1)$

Make\_Set(y):

- 实际代价为 $O(1)$
- 势能的增量为0
  - 新增一棵以 $y$ 为树根的树,  $y$ 的势能为0
  - 不改变其他树的结构和 $rank$ , 其他结点的势能不变

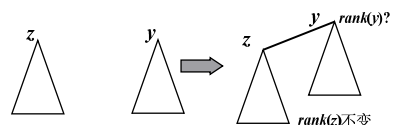
势能 $\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$

### 并查集性能的平摊分析(6)

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot rank(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } rank(x) = 0 \\ [\alpha(n) - Level(x)] \cdot rank(x) - Iter(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } rank(x) \geq 1 \end{cases}$$

Union(y,z)操作的平摊代价为 $\Theta(\alpha(n))$

- 实际代价为 $\Theta(1)$
- 势能增量为 $\Theta(\alpha(n))$ 
  - 不妨设合并后,  $y$ 是 $z$ 的父结点
  - 操作仅可能改变 $rank(y)$



哪些节点的势能可能会发生改变? 可能会怎么变?



## 势能 $\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$ 并查集性能的平摊分析(6)

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot \text{rank}(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } \text{rank}(x) = 0 \\ [\alpha(n) - \text{Level}(x)] \cdot \text{rank}(x) - \text{Iter}(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } \text{rank}(x) \geq 1 \end{cases}$$

### Union(y,z)操作的平摊代价为 $\Theta(\alpha(n))$

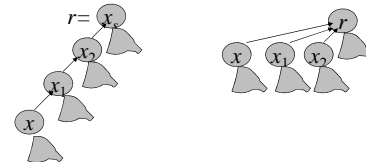
- 实际代价为  $\Theta(1)$
- 势能增量为  $\Theta(\alpha(n))$ 
  - 不妨设合并后,  $y$  是  $z$  的父结点
  - 操作仅可能改变  $\text{rank}(y)$
  - 势能发生变化的结点只能是  $y$ ,  $z$  和操作之前  $y$  的子结点  $w$ 
    - $w$  不是树根, 必有  $\phi_{q+1}(w) \leq \phi_q(w)$  (参照前面的性质)
    - $z$  的势能不会增加
      - 操作前,  $z$  是树根, 故  $\phi_q(z) = \alpha(n)\text{rank}(z)$
      - 操作后,  $\text{rank}(z)$  不变, 且  $0 \leq \phi_{q+1}(z) \leq \alpha(n)\text{rank}(z)$
    - $y$  的势能至多增大  $\alpha(n)$ 
      - 操作前,  $y$  是树根, 故  $\phi_q(y) = \alpha(n)\text{rank}(y)$
      - 操作时,  $\text{rank}(y)$  增大1或保持不变
      - 操作后,  $y$  仍是树根,  $\phi_{q+1}(y) \leq \phi_q(y) + \alpha(n)$

## 势能 $\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$ 并查集性能的平摊分析(7)

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot \text{rank}(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } \text{rank}(x) = 0 \\ [\alpha(n) - \text{Level}(x)] \cdot \text{rank}(x) - \text{Iter}(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } \text{rank}(x) \geq 1 \end{cases}$$

### Find(x)操作的平摊代价为 $\Theta(\alpha(n))$

- 实际代价为  $\Theta(s)$
- $x = x_0, x_1, \dots, x_{s-1}$  的势能不会增加
  - 因为它们不是树根, 故  $\phi_{q+1}(x_i) \leq \phi_q(x_i)$  (前面的结论)
- 树根  $r$  的势能不会发生变化
  - $\text{rank}(r)$  未发生变化

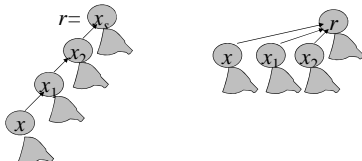


## 势能 $\phi_q = \sum_x \phi_q(x)$ 并查集性能的平摊分析(8)

$$\phi_q(x) = \begin{cases} \alpha(n) \cdot \text{rank}(x) & \text{若 } x \text{ 是树根或 } \text{rank}(x) = 0 \\ [\alpha(n) - \text{Level}(x)] \cdot \text{rank}(x) - \text{Iter}(x) & \text{若 } x \text{ 不是树根且 } \text{rank}(x) \geq 1 \end{cases}$$

### Find(x)操作的平摊代价为 $\Theta(\alpha(n))$

- 实际代价为  $\Theta(s)$
- 平摊代价为  $\Theta(\alpha(n))$ 
  - 路径  $x, x_1, \dots, x_{s-1}$  上至少有  $s - [\alpha(n) + 2]$  个结点的势能至少减小1 (参见讲义)



HIT  
CS&E

## 结论

在并查集上执行  $m$  个操作的时间复杂度为  $O(m\alpha(n))$

- Make\_Set操作的平摊代价为  $O(1)$
- Union操作的平摊代价为  $\Theta(\alpha(n))$
- Union操作的平摊代价为  $\Theta(\alpha(n))$
- $n$  是 Make\_Set 操作的个数, 亦即并查集管理的数据对象的个数
- $\alpha(n) \leq 4$ , 对于绝大多数应用成立
- 近似地看, 并查集上的操作序列的时间复杂度几乎是线性的