



HIT  
CS&E

# 第五章 贪心算法

张炜

计算机科学与工程系



HIT  
CS&E

# 提要

- 5.1 贪心算法原理
- 5.2 活动选择问题
- 5.3 哈夫曼编码
- 5.4 最小生成树问题



HIT  
CS&E

# 参考资料

## 《Introduction to Algorithms》

- 第16章: 16.1, 16.2, 16.3, 16.4, 16.5  
23.1, 23.2



## 5.1 贪心算法原理

- 贪心算法的基本概念
- 贪心选择性
- 优化子结构
- 与动态规划方法的比较
- 贪心算法正确性证明方法



- 贪心算法的基本思想
  - 求解最优化问题的算法包含一系列步骤
  - 每一步都有一组选择
  - 作出在当前看来最好的选择
  - 希望通过作出局部优化选择达到全局优化选择

考虑0/1背包问题（背包容量 50）

- 总是选择最贵的物品
- 总是选择单位价值量最高的物品

No. $i$	1	2	3	4	5	6
Value $v_i$	60	100	120	140	30	40
Weight $w_i$	10	20	30	35	10	20
$v_i/w_i$	6	5	4	4	3	2



# 贪心算法的基本概念

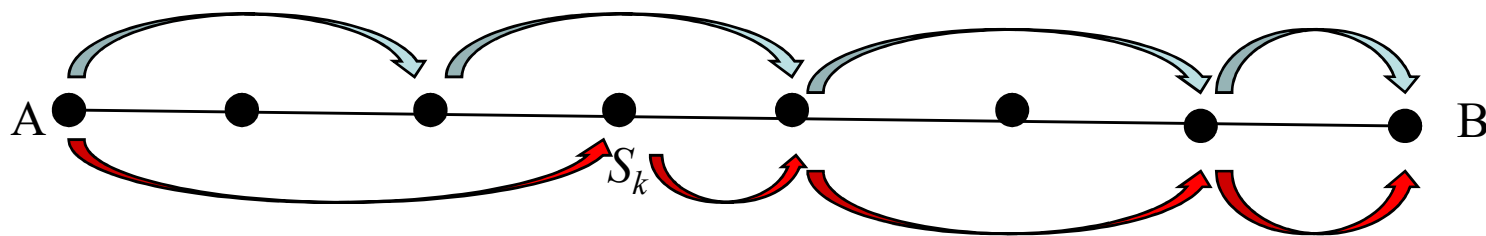
- 贪心算法的基本思想

- 求解最优化问题的算法包含一系列步骤
- 每一步都有一组选择
- 作出在当前看来最好的选择
- 希望通过作出局部优化选择达到全局优化选择

考虑生活常识: 司机利用贪心策略总使加油次数最小

- 第一次加油位置是合理的

从A出发不加油最远到达加油 $S_k$   
必存在最优加油策略在 $S_k$ 首次加油





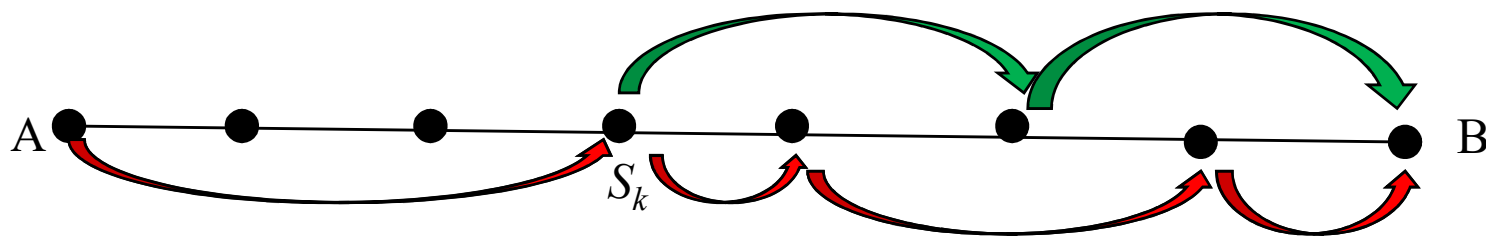
# 贪心算法的基本概念

- 贪心算法的基本思想

- 求解最优化问题的算法包含一系列步骤
- 每一步都有一组选择
- 作出在当前看来最好的选择
- 希望通过作出局部优化选择达到全局优化选择

考虑生活常识: 司机利用贪心策略总使加油次数最小

- 第一次加油位置是合理的
- 贪心选择和剩下子问题的解一起构成原问题的解
- 数学归纳法





# 贪心算法的基本概念

- 贪心算法的基本思想
  - 求解最优化问题的算法包含一系列步骤
  - 每一步都有一组选择
  - 作出在当前看来最好的选择
  - 希望通过作出局部优化选择达到全局优化选择
  - 贪心算法不一定总产生优化解
  - 贪心算法是否产生优化解，需严格证明
- 贪心算法产生优化解的条件
  - 贪心选择性
  - 优化子结构





- 贪心选择性

若一个优化问题的全局优化解可以通过局部优化选择得到，则该问题称为具有 **Greedy** 选择性.

- 一个问题是否具有贪心选择性需证明
  - 证明贪心选择的合理性 **贪心选择性**
  - 证明优化子结构
  - 数学归纳法 **过程相同，不是本质**



HIT  
CS&E

# 优化子结构



若一个优化问题的优化解包含它的子问题的优化解，则称其具有优化子结构



# 与动态规划方法的比较

- 动态规划方法可用的条件
  - 优化子结构
  - 子问题重叠性
  - 子问题空间小
- 贪心方法可用的条件
  - 优化子结构
  - 贪心选择性
- 可用贪心方法时，动态规划方法可能不适用
- 可用动态规划方法时，贪心方法可能不适用



# 贪心算法正确性证明方法

- 证明算法所求解的问题具有贪心选择性
- 证明算法所求解的问题具有优化子结构
- 证明算法确实按照贪心选择性进行局部优化选择



## 5.2 活动选择问题

- 问题的定义
- 优化解的结构分析
- 算法设计
- 算法复杂性
- 算法正确性证明

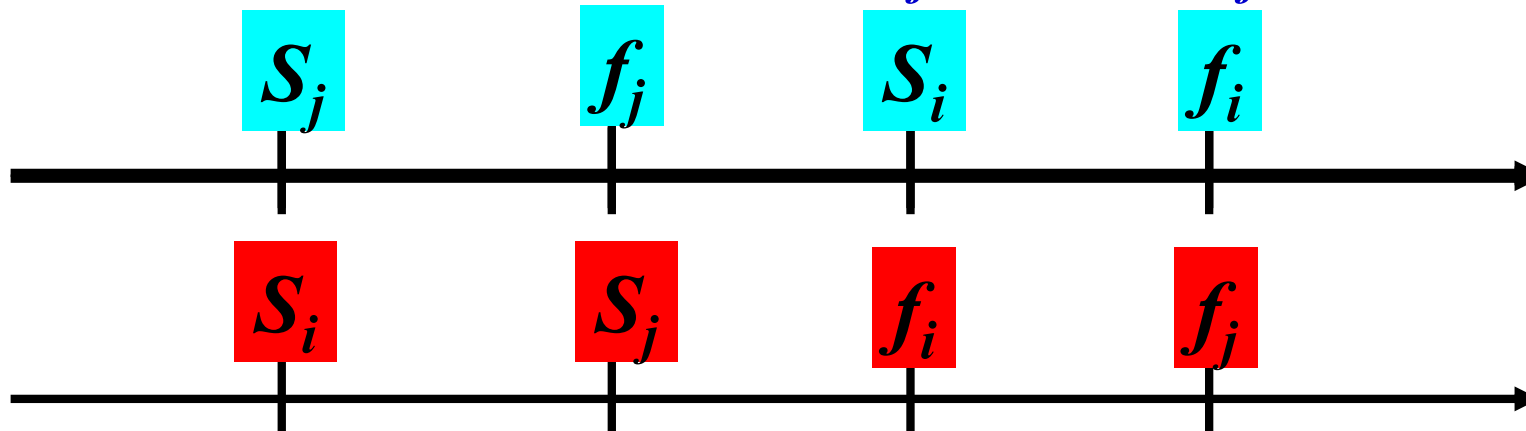


- 活动

- 设  $S = \{1, 2, \dots, n\}$  是  $n$  个活动的集合，各个活动使用同一个资源，资源在同一时间只能为一个活动使用
- 每个活动  $i$  有起始时间  $s_i$ ，终止时间  $f_i$ ， $s_i \leq f_i$

- 相容活动

- 活动  $i$  和  $j$  是相容的，若  $s_j \geq f_i$  或  $s_i \geq f_j$ ，即





- 问题定义

- 输入:  $S=\{1, 2, \dots, n\}$ ,  $F=\{[s_i, f_i]\}$ ,  $n \geq i \geq 1$
- 输出:  $S$  的最大相容集合

贪心思想:

为了选择最多的相容活动, 每次选  $f_i$  最小的活动, 使我们能够选更多的活动



**引理1** 设 $S=\{1,2,\dots,n\}$ 是 $n$ 个活动集合,  $[s_i, f_i]$ 是活动的起始终止时间, 且 $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ ,  $S$ 的活动选择问题的某个优化解包括活动1.

**证** 设 $A$ 是一个优化解, 按结束时间排序 $A$ 中活动, 设其第一个活动为 $k$ , 第二个活动为 $j$ .

如果 $k=1$ , 引理成立.

如果 $k \neq 1$ , 令 $B=A-\{k\} \cup \{1\}$ ,

由于 $A$ 中活动相容,  $f_1 \leq f_k \leq s_j$ ,  $B$ 中活动相容.

因为 $|B|=|A|$ , 所以 $B$ 是一个优化解, 且包括活动1.



**引理2.** 设  $S = \{1, 2, \dots, n\}$  是  $n$  个活动集合,  $[s_i, f_i]$  是活动  $i$  的起始终止时间, 且  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ , 设  $A$  是  $S$  的调度问题的一个优化解且包括活动 1, 则  $A' = A - \{1\}$  是  $S' = \{i \in S \mid s_i \geq f_1\}$  的调度问题的优化解.

**引理2说明活动选择问题具有优化子结构**

令  $B = \{1\} \cup B'$ . 对于  $\forall i \in S'$ ,  $s_i \geq f_1$ ,  $B$  中活动相容.

$B$  是  $S$  的一个解.

由于  $|A| = |A'| + 1$ ,  $|B| = |B'| + 1 > |A'| + 1 = |A|$ , 与  $A$  最大矛盾.

- 贪心选择性

**引理3.** 设  $S=\{1, 2, \dots, n\}$  是  $n$  个活动集合,  $f_0=0$ ,  $l_i$  是  $S_i=\{j \in S \mid s_j \geq f_{i-1}\}$  中具有最小结束时间  $f_{l_i}$  的活动. 设  $A$  是  $S$  的包含活动 1 的优化解, 其中

$$f_1 \leq \dots \leq f_n, \text{ 则 } A = \bigcup_{i=1}^k \{l_i\}$$

**证.** 对  $|A|$  作归纳法.

当  $|A|=1$  时, 由引理1, 命题成立.

设  $|A|<k$  时, 命题成立.

当  $|A|=k$  时, 由引理2,  $A=\{1\} \cup A_1$ ,

$A_1$  是  $S_2=\{j \in S \mid s_j \geq f_1\}$  的优化解.

由归纳假设,  $A_1 = \bigcup_{i=2}^k \{l_i\}$ . 于是,  $A = \bigcup_{i=1}^k \{l_i\}$ .



- 贪心思想

为了选择最多的相容活动，每次选 $f_i$ 最小的活动，使我们能够选更多的活动



- 算法

(设  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  已排序)

**Greedy-Activity-Selector( $S, F$ )**

$n \leftarrow \text{length}(S);$

$A \leftarrow \{1\}$

$j \leftarrow 1$

**For**  $i \leftarrow 2$  **To**  $n$  **Do**

**If**  $s_i \geq f_j$

**Then**  $A \leftarrow A \cup \{i\}; j \leftarrow i;$

**Return**  $A$



- 如果结束时间已排序  
 $T(n) = \theta(n)$
- 如果 结束时间未排序  
 $T(n) = \theta(n) + \theta(n \log n) = \theta(n \log n)$



- 需要证明
  - 活动选择问题具有贪心选择性
  - 活动选择问题具有优化子结构
  - 算法按照贪心选择性计算解



HIT  
CS&E

**定理. Greedy-Activity-Selector**算法能够产生最优解.

**证. Greedy-Activity-Selector**算法按照引理3的贪心选择性进行局部优化选择.



## 5.3 哈夫曼编码

- 问题的定义
- 优化解的结构分析
- 算法设计
- 算法复杂性分析
- 算法正确性证明



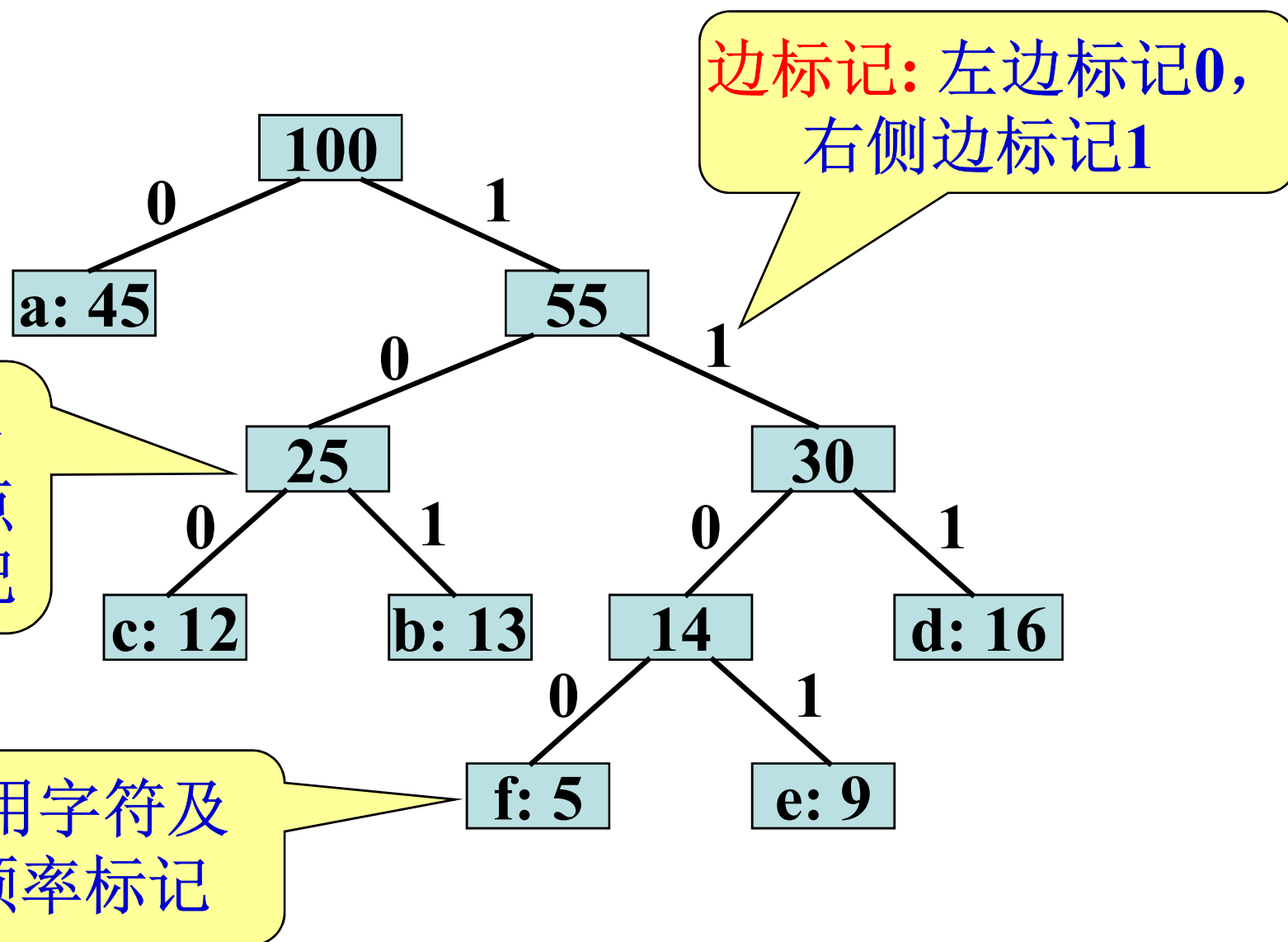


- 二进制字符编码
  - 每个字符用一个二进制0、1串来表示.
- 固定长编码
  - 每个字符都用相同长的0、1串表示.
- 可变长编码
  - 经常出现的字符用短码，不经常出现的用长码
- 前缀编码
  - 无任何字符的编码是另一个字符编码的前缀



HIT  
CS&E

# • 编码树





- 编码树  $T$  的代价
  - 设  $C$  是字母表,  $\forall c \in C$
  - $f(c)$  是  $c$  在文件中出现的频率
  - $d_T(c)$  是叶子  $c$  在树  $T$  中的深度, 即  $c$  的编码长度
  - $T$  的代价是编码一个文件的所有字符的代码位数:

$$B(T) = \sum_{c \in C} f(c) d_T(c)$$



- 优化编码树问题

输入: 字母表  $C = \{c_1, c_2, \dots, c_n\}$ ,

频率表  $F = \{f(c_1), f(c_2), \dots, f(c_n)\}$

输出: 具有最小  $B(T)$  的  $C$  前缀编码树

贪心思想:

循环地选择具有最低频率的两个结点,  
生成一棵子树, 直至形成树



HIT  
CS&E

# 优化解的结构分析



- 我们需要证明
  - 优化前缀树问题具有贪心选择性
  - 优化前缀树问题具有优化子结构

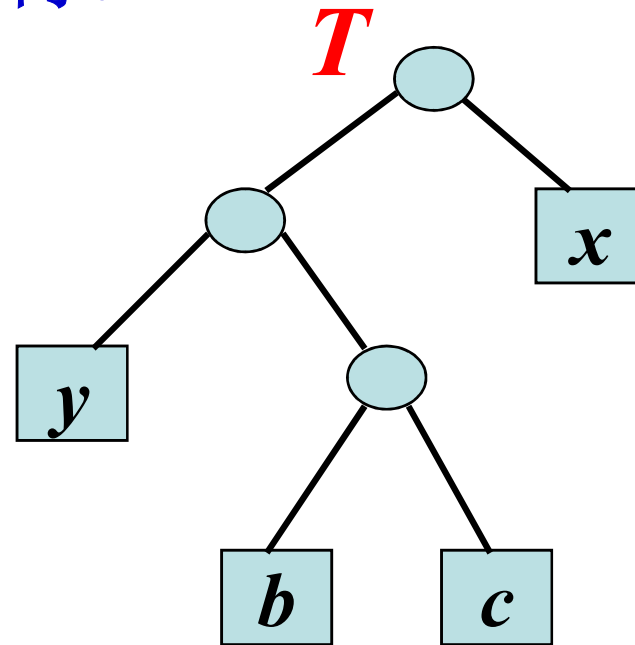


- 贪心选择性

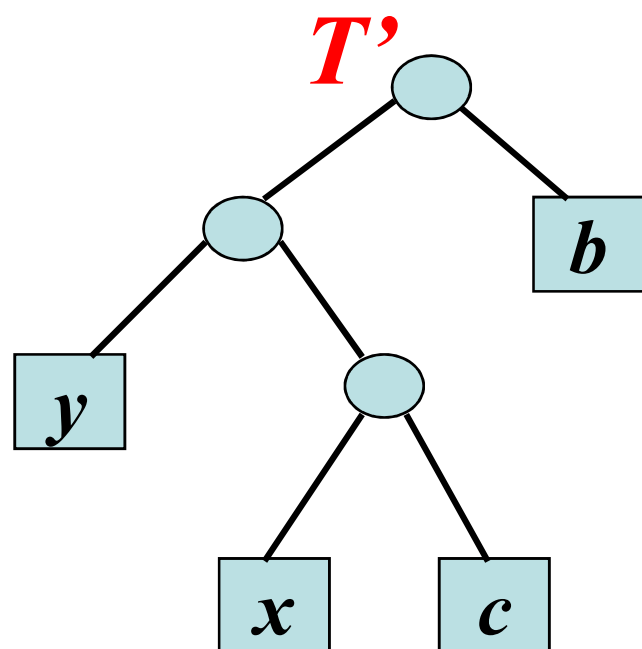
**引理1.** 设  $C$  是字母表,  $\forall c \in C$ ,  $c$  具有频率  $f(c)$ ,  $x$ 、 $y$  是  $C$  中具有最小频率的两个字符, 则存在一个  $C$  的优化前缀树,  $x$  与  $y$  的编码具有相同长度, 且仅在最末一位不同.



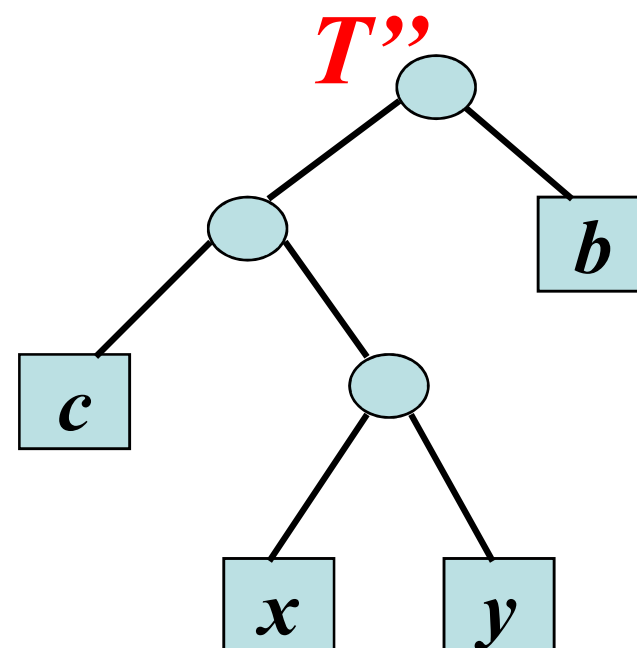
证：设 $T$ 是 $C$ 的优化前缀树，且 $b$ 和 $c$ 是具有最大深度的两个兄弟字符：



不失一般性，设 $f(b) \leq f(c)$ ,  $f(x) \leq f(y)$ . 因 $x$ 与 $y$ 是具有最低频率的字符,  $f(b) \geq f(x)$ ,  $f(c) \geq f(y)$ . 交换 $T$ 的 $b$ 和 $x$ , 从 $T$ 构造 $T'$ :



交换  $y$  和  $c$   
构造  $T''$





往证 $T'$ 是最优化前缀树.

$$\begin{aligned} & B(T)-B(T') \\ &= \sum_{c \in C} f(c)d_T(c) - \sum_{c \in C} f(c)d_{T'}(c) \\ &= f(x)d_T(x) + f(b)d_T(b) - f(x)d_{T'}(x) - f(b)d_{T'}(b) \\ &= f(x)d_T(x) + f(b)d_T(b) - f(x)d_T(b) - f(b)d_T(x) \\ &= (f(b)-f(x))(d_T(b)-d_T(x)). \end{aligned}$$

$\because f(b) \geq f(x), d_T(b) \geq d_T(x)$  (因为 $b$ 的深度最大)

$\therefore B(T)-B(T') \geq 0, B(T) \geq B(T')$

同理可证 $B(T') \geq B(T'')$ . 于是 $B(T) \geq B(T'')$ .

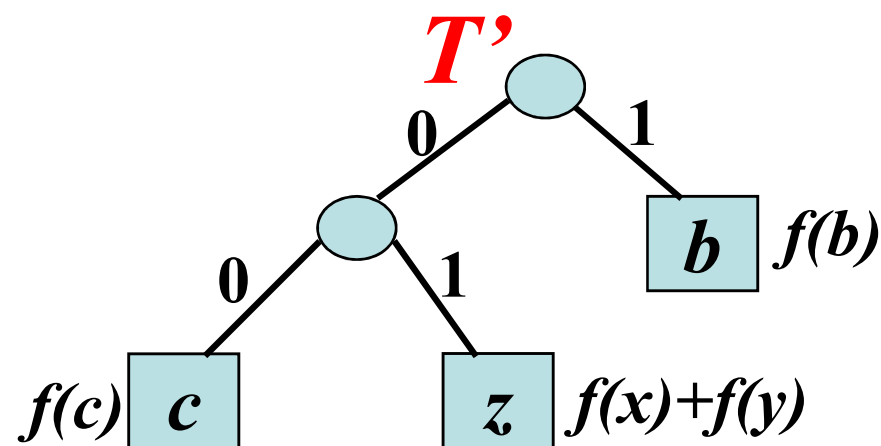
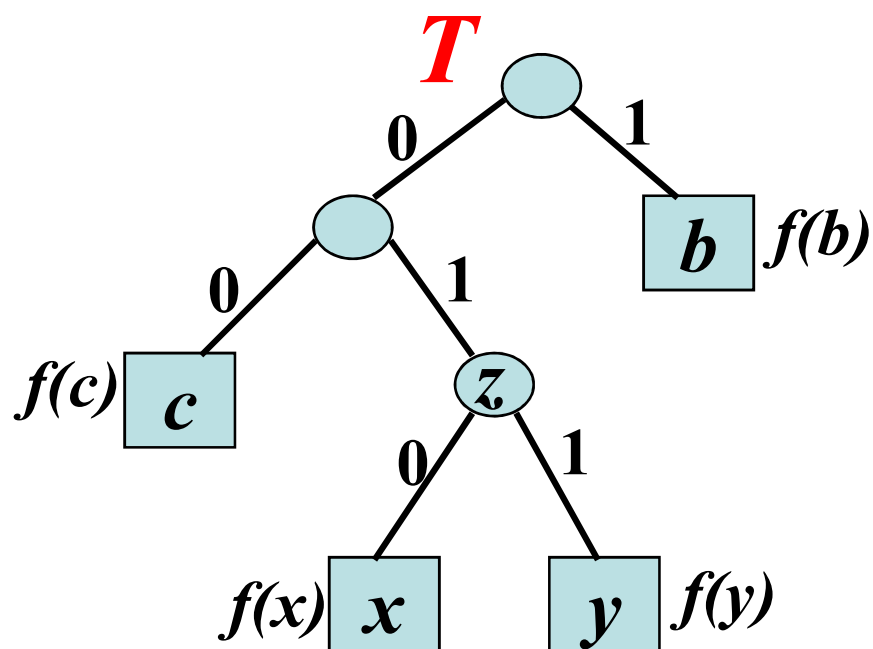
由于 $T$ 是最优化的, 所以 $B(T) \leq B(T'')$ .

于是,  $B(T)=B(T'')$ ,  $T''$ 是 $C$ 的最优化前缀编码树.

在 $T''$ 中,  $x$ 和 $y$ 具有相同长度编码, 且仅最后一位不同.

- 优化子结构

**引理2.** 设 $T$ 是字母表 $C$ 的优化前缀树,  $\forall c \in C, f(c)$ 是 $c$ 在文件中出现的频率. 设 $x$ 、 $y$ 是 $T$ 中任意两个相邻叶结点,  $z$ 是它们的父结点, 则 $z$ 作为频率是 $f(z)=f(x)+f(y)$ 的字符,  $T'=T-\{x,y\}$ 是字母表 $C'=C-\{x,y\} \cup \{z\}$ 的优化前缀编码树.



证. 往证 $B(T)=B(T')+f(x)+f(y)$ .

$$\forall v \in C - \{x, y\}, d_T(v) = d_{T'}(v), f(v)d_T(v) = f(v)d_{T'}(v).$$

由于  $d_T(x) = d_T(y) = d_{T'}(z) + 1$ ,

$$\begin{aligned} & f(x)d_T(x) + f(y)d_T(y) \\ &= (f(x) + f(y))(d_{T'}(z) + 1) \\ &= (f(x) + f(y))d_{T'}(z) + (f(x) + f(y)) \end{aligned}$$

由于  $f(x) + f(y) = f(z)$ ,  $f(x)d_T(x) + f(y)d_T(y) = f(z)d_{T'}(z) + (f(x) + f(y))$ .

于是 $B(T)=B(T')+f(x)+f(y)$ .

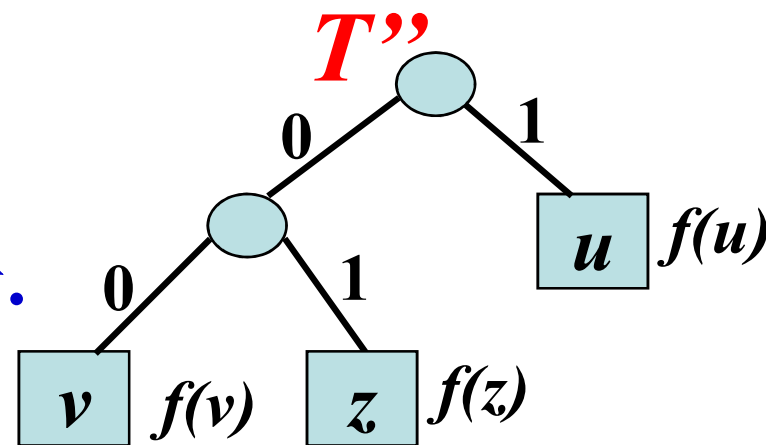
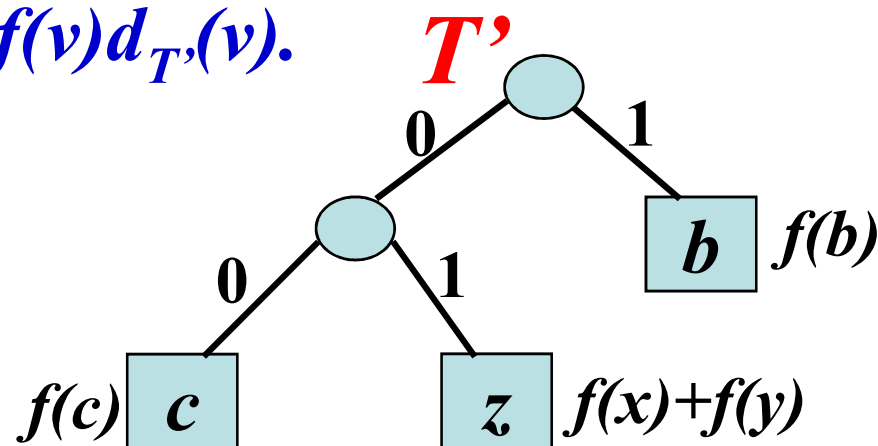
若 $T'$ 不是 $C'$ 的优化前缀编码树,

则必存在 $T''$ , 使 $B(T'') < B(T')$ .

因为 $z$ 是 $C'$ 中字符, 它必为 $T''$ 中的叶子.

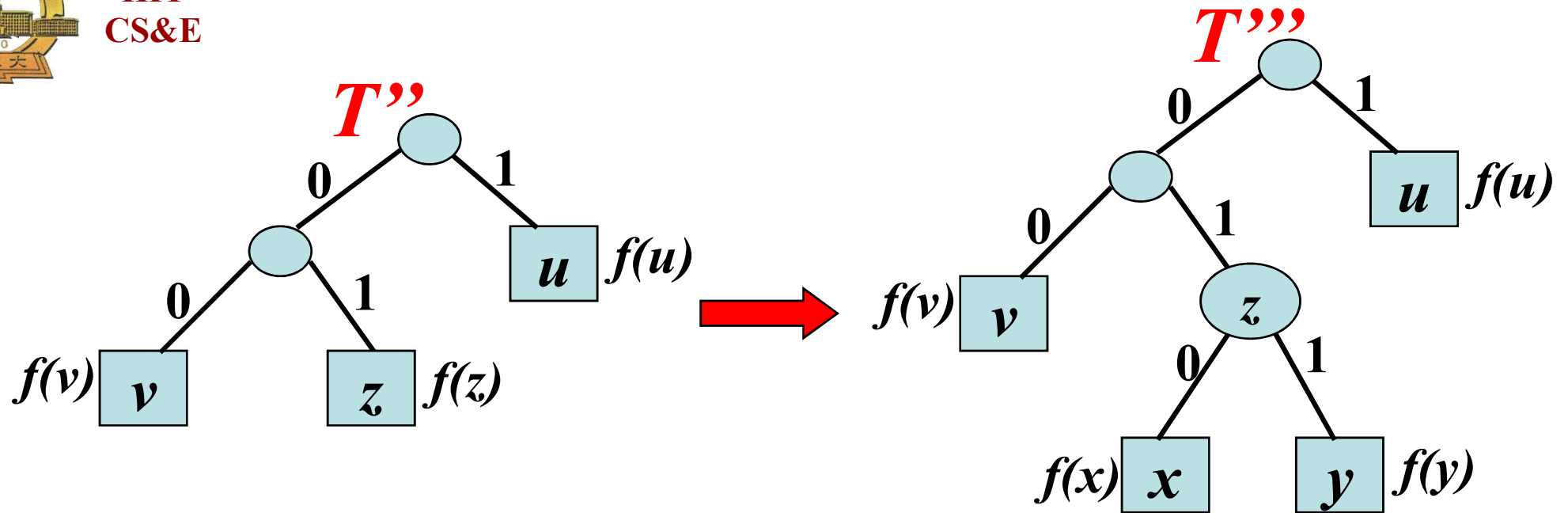
把结点 $x$ 与 $y$ 加入 $T''$ , 作为 $z$ 的子结点,

则得到 $C$ 的一个如下前缀编码树 $T'''$ :





HIT  
CS&E



$T'''$ 代价为:

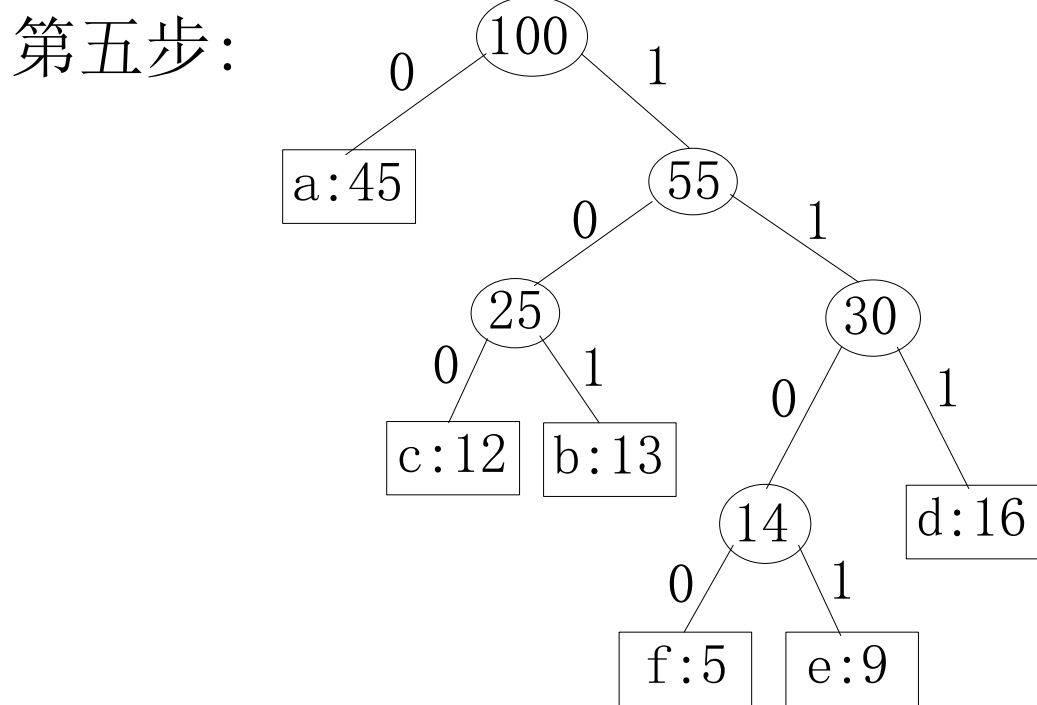
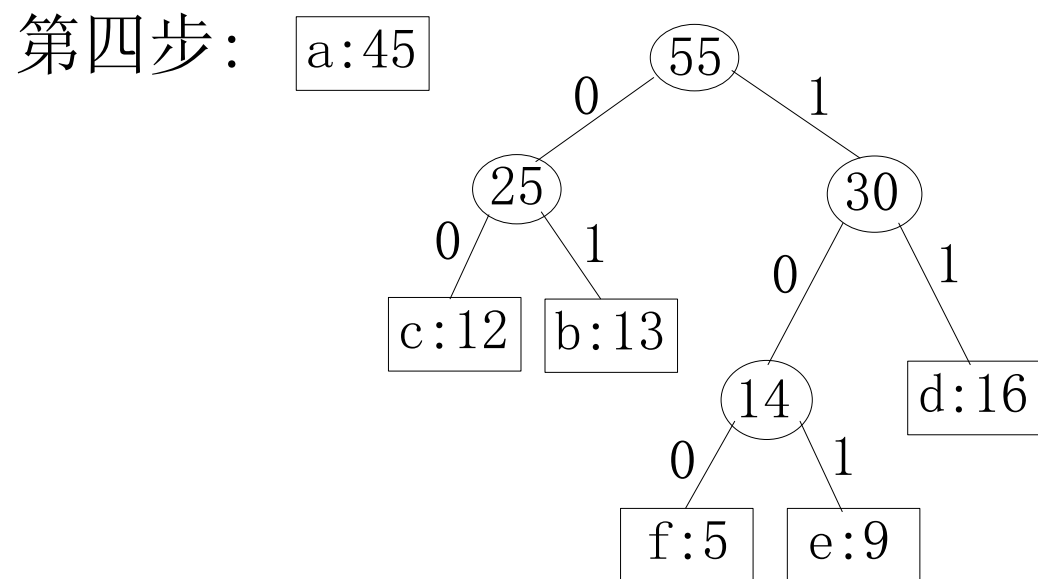
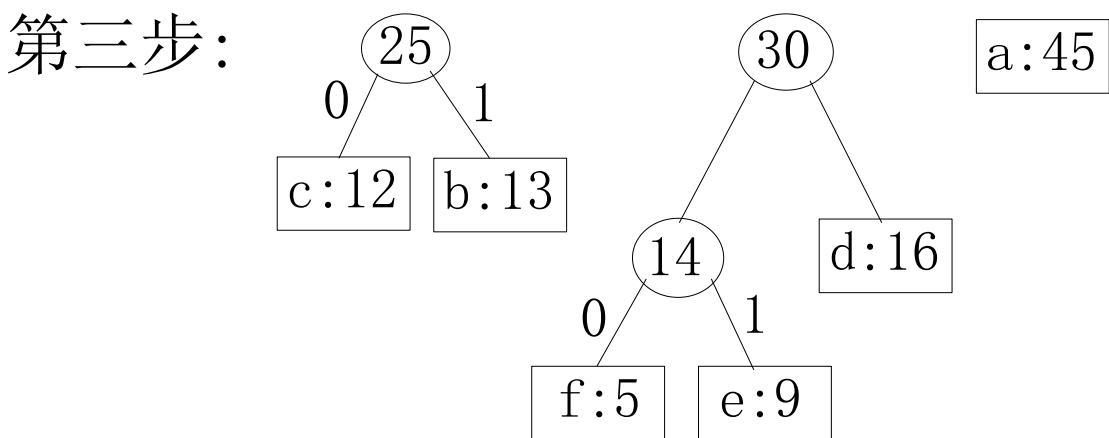
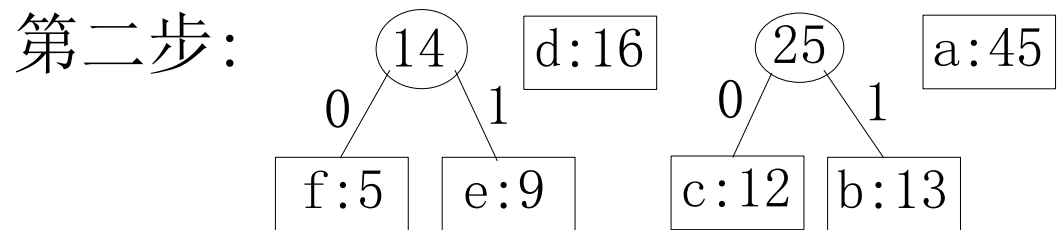
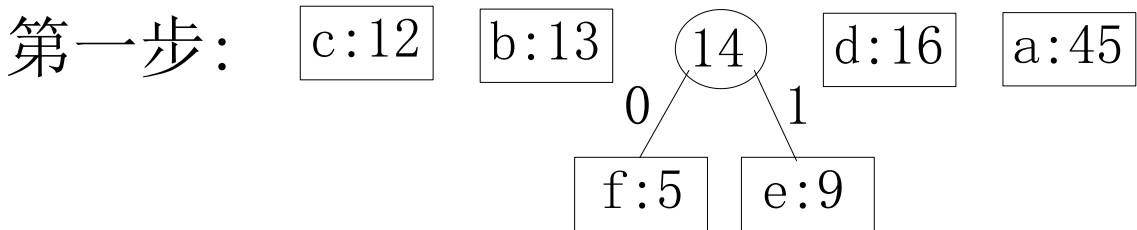
$$\begin{aligned} B(T''') &= \dots + (f(x) + f(y))(d_{T''}(z) + 1) \\ &= \dots + f(z)d_{T''}(z) + (f(x) + f(y)) \quad (d_{T'''}(z) = d_{T''}(z)) \\ &= B(T'') + f(x) + f(y) < B(T') + f(x) + f(y) = B(T) \end{aligned}$$

与 $T$ 是优化的矛盾, 故 $T'$ 是 $C'$ 的优化编码树.



- 基本思想

- 循环地选择具有最低频率的两个结点，生成一棵子树，直至形成树
- 初始:  $f:5, e:9, c:12, b:13, d:16, a:45$





- **Greedy算法**(使用堆操作实现)

**Huffman( $C, F$ )**

1.  $n \leftarrow |C|;$
2.  $Q \leftarrow C;$  /\* 用**BUILD-HEAP**建立堆 \*/
3. **FOR**  $i \leftarrow 1$  **To**  $n-1$  **Do**
4.      $z \leftarrow \text{Allocate-Node}();$
5.      $x \leftarrow \text{left}[z] \leftarrow \text{Extract-MIN}(Q);$  /\* 堆操作 \*/
6.      $y \leftarrow \text{right}[z] \leftarrow \text{Extract-MIN}(Q);$  /\* 堆操作 \*/
7.      $f(z) \leftarrow f(x) + f(y);$
8.     **Insert**( $Q, z$ ); /\* 堆操作 \*/
9. **Return**



- 设 $Q$ 由一个堆实现
- 第2步用堆排序的**BUILD-HEAP**实现:  $O(n)$
- 每个堆操作要求 $O(\log n)$ , 循环 $n-1$ 次:  $O(n \log n)$
- $T(n) = O(n) + O(n \log n) = O(n \log n)$





**定理.** Huffman算法产生一个优化前缀编码树

**证.** 由于引理1、引理2成立,而且哈夫曼算法按照引理2的贪心选择性确定的规则进行局部优化选择,所以哈夫曼算法产生一个优化前缀编码树。



## 5.4 最小生成树

- 问题的定义
- 优化解结构分析
- 贪心选择性
- **Kruskal**算法
- 算法复杂性
- 算法正确性证明



- 生成树

- 设  $G=(V, E)$  是一个边加权无向连通图.  $G$  的生成树是无向树  $S=(V, T)$ ,  $T \subseteq E$ , 以下用  $T$  表示  $S$ .
- 如果  $W: E \rightarrow \{\text{实数}\}$  是  $G$  的权函数,  $T$  的权值定义为  $W(T) = \sum_{(u,v) \in T} W(u,v)$ .

- 最小生成树

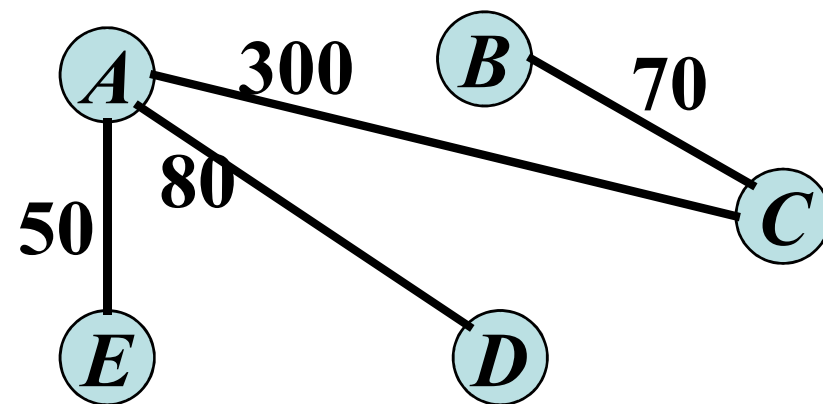
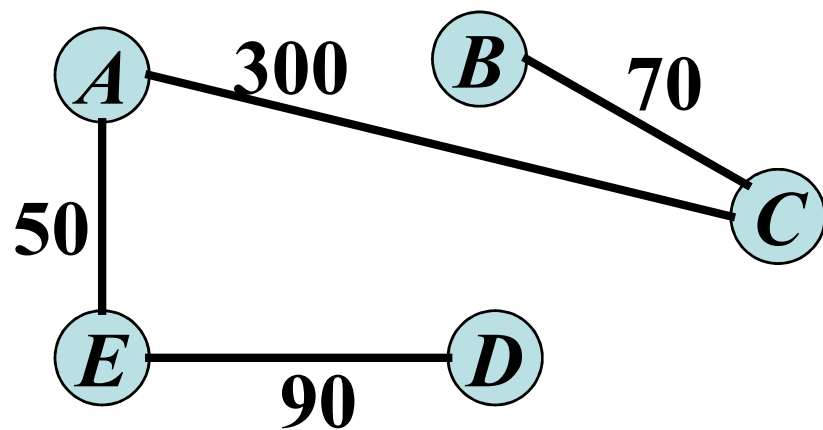
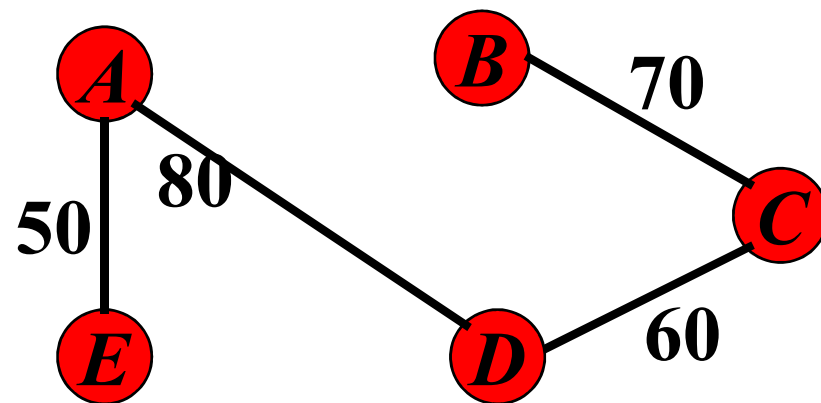
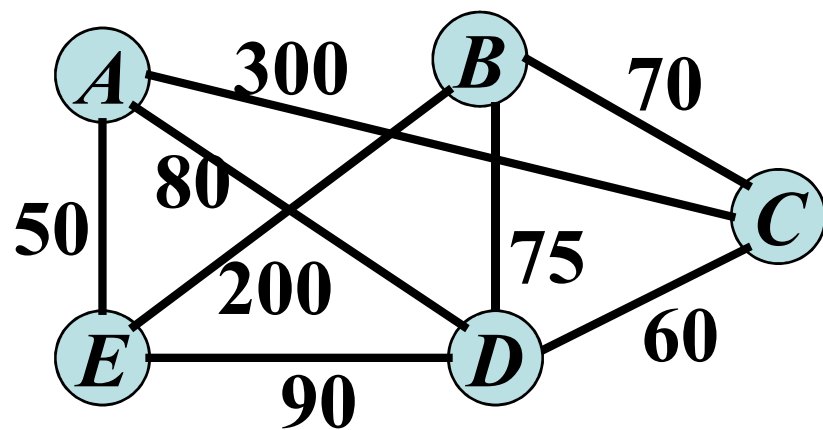
- $G$  的最小生成树是  $W(T)$  最小的  $G$  之生成树.

- 问题的定义

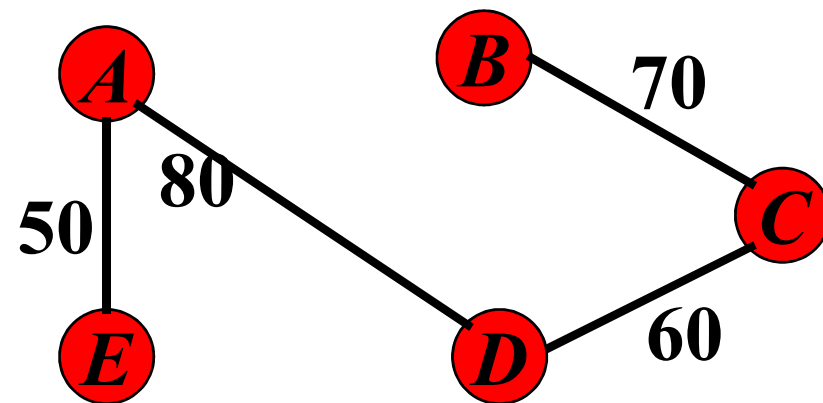
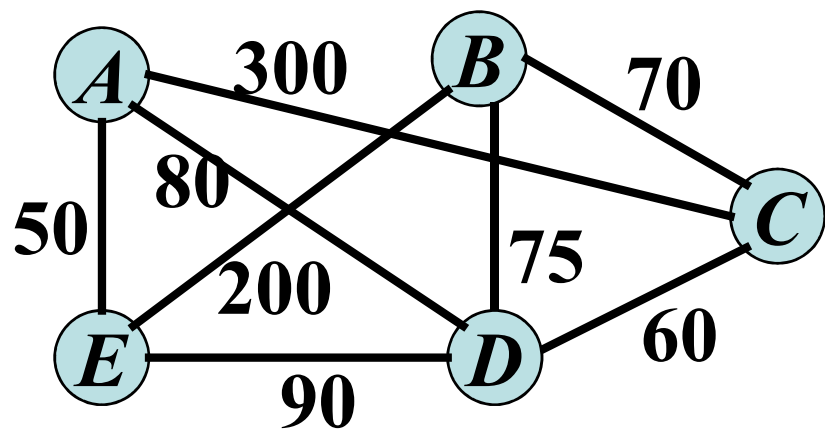
输入: 无向连通图  $G=(V, E)$ , 权函数  $W$

输出:  $G$  的最小生成树

# • 实例



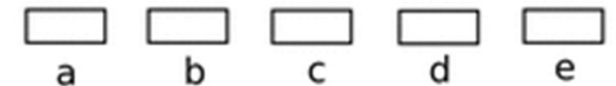
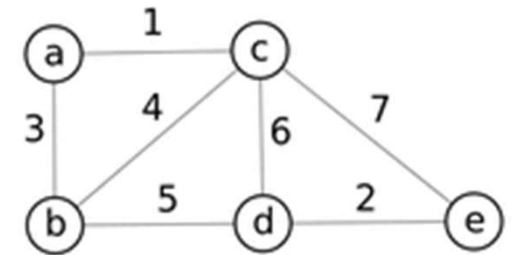
- 算法思想





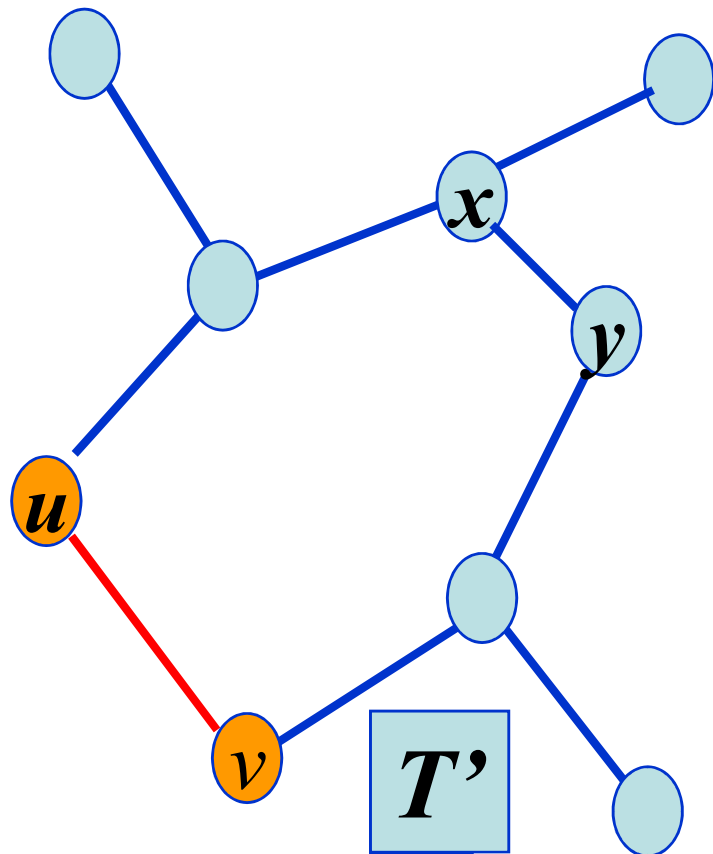
## MST-Kruskal( $G, W$ )

1.  $A = \emptyset$ ;
2. For  $\forall v \in V[G]$  Do
3.     Make-Set( $v$ ); /\*
4.     按照  $W$  值的递增顺序排序  $E[G]$ ;
5. For  $\forall (u, v) \in E[G]$  (按  $W$  值的递增顺序) Do
6.     If Find-Set( $u$ )  $\neq$  Find-Set( $v$ )
7.     Then  $A = A \cup \{(u, v)\}$ ; Union( $u, v$ );
8. Return  $A$





**定理1.** 设 $uv$ 是 $G$ 中权值最小的边，则必有一棵最小生成树包含边 $uv$ .

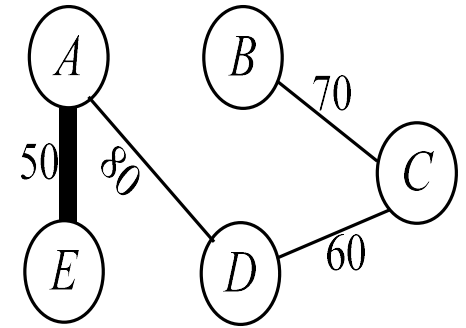
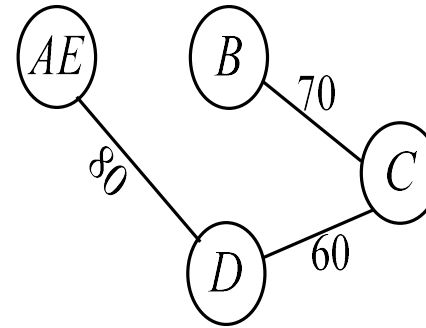
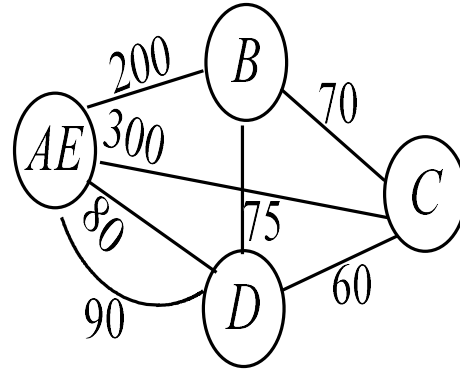
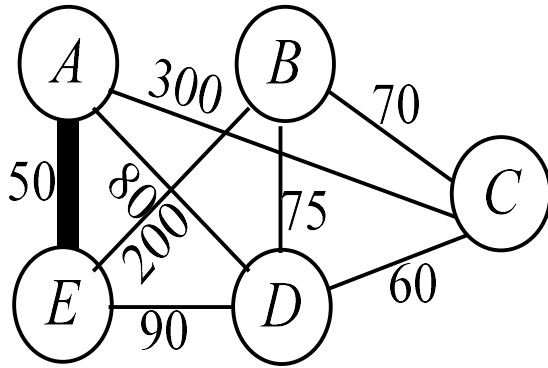


证明：设 $T$ 是 $G$ 的一棵MST  
若 $uv \in T$ , 结论成立;

否则，如右图所示

在 $T$ 中添加 $uv$ 边，产生环  
删除环中不同于 $uv$ 的权值最  
小的边 $xy$ , 得到 $T'$ 。

$$w(T') = w(T) - w(xy) + w(uv) \leq w(T)$$



收缩图 $G$ 的边 $uv$ — $G \bullet uv$

- 用新顶点  $C_{uv}$  代替边  $uv$
- 将  $G$  中原来与  $u$  或  $v$  关联的边与  $C_{uv}$  关联
- 删除  $C_{uv}$  到其自身的边

上述操作的逆操作称为扩张





**定理1.** 给定加权无向连通图  $G=(V,E)$ , 权值函数为  $W:E \rightarrow R$ ,  $uv \in E$  是  $G$  中权值最小的边。设  $T$  是  $G$  的包含  $uv$  的一棵最小生成树, 则  $T \cdot uv$  是  $G \cdot uv$  的一棵最小生成树。

**证明.** 由于  $T \cdot uv$  是不含回路的连通图且包含了  $G \cdot uv$  的所有顶点, 因此,  $T \cdot uv$  是  $G \cdot uv$  的一棵生成树。下面证明  $T \cdot uv$  是  $G \cdot uv$  的代价最小的生成树。

若不然, 存在  $G \cdot uv$  的生成树  $T'$  使得  $W(T') < W(T \cdot uv)$ 。显然,  $T'$  中包含顶点  $C_{uv}$  且是连通的, 因此  $T'' = T' \circ C_{uv}$  包含  $G$  的所有顶点且不含回路, 故  $T''$  是  $G$  的一棵生成树。但,  $W(T'') = W(T') + W(uv) < W(T \cdot uv) + W(uv) = W(T)$ , 这与  $T$  是  $G$  的最小生成树矛盾。



**定理2.**  $\text{MST-Kruskal}(G, W)$  算法能够产生图  $G$  的最小生成树.

**证.** 因为算法按照贪心选择性进行局部优化选择.

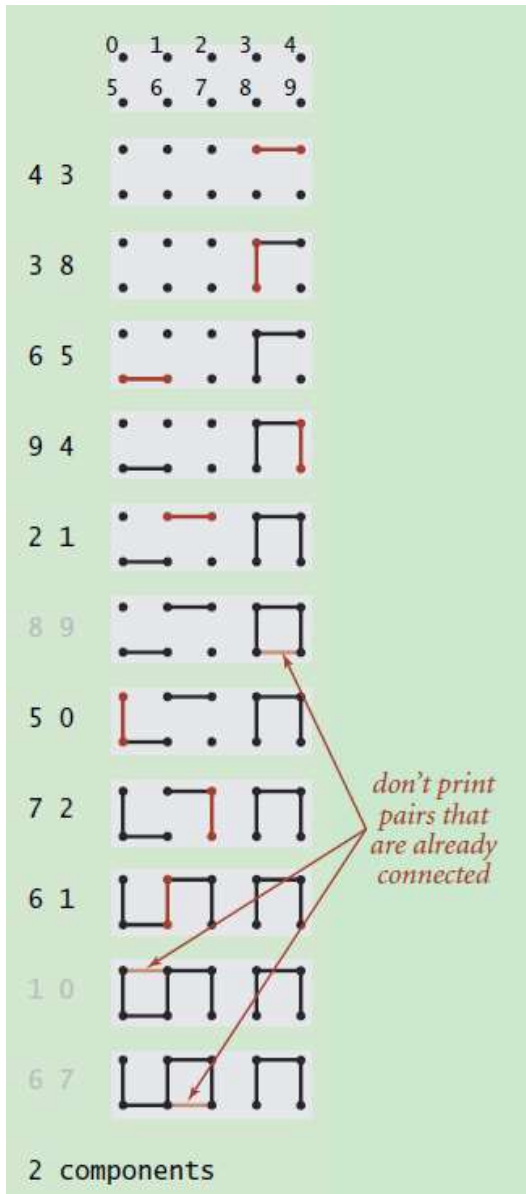


- 令  $n=|V|$ ,  $m=|E|$
- 第4步需要时间:  $O(m \log m)$
- 第2-3步执行  $O(n)$  个 *Make-Set* 操作
- 第5-8步执行  $O(m)$  个 *Find-Set* 和 *Union* 操作  
需要时间:  $O((n+m) \alpha(n))$
- $m \geq n-1$  (因为  $G$  连通),  $\alpha(n) = \log n = \log m$
- 总时间复杂性:  $O(m \log m)$

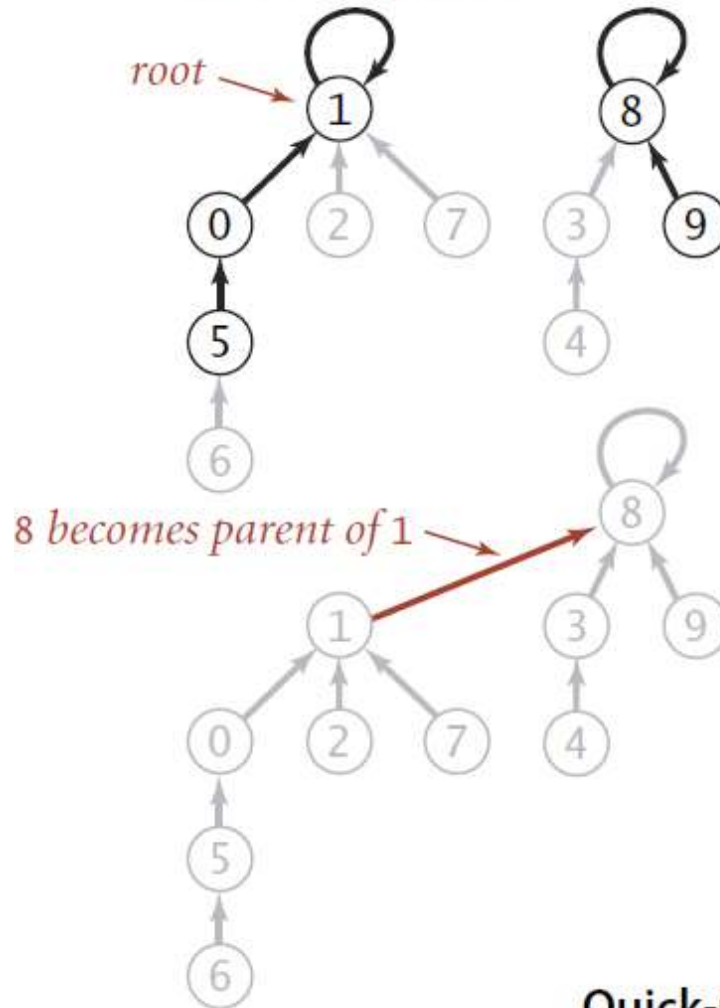


HIT  
CS&E

# Union-Find Set



*id[] is parent-link representation of a forest of trees*



*find has to follow links to the root*

p	q	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
5	9	1	1	1	8	3	0	5	1	8	8

find(5) is  $\text{id}[\text{id}[\text{id}[5]]]$

find(9) is  $\text{id}[\text{id}[9]]$

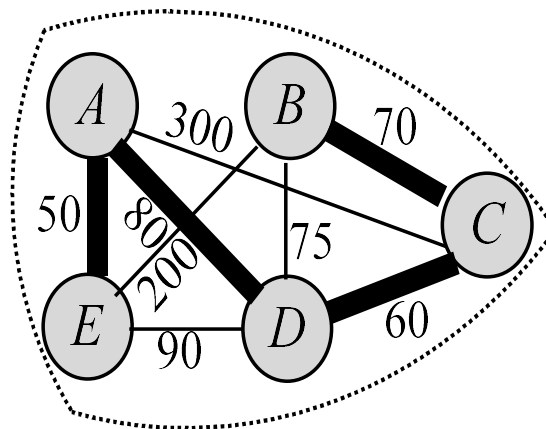
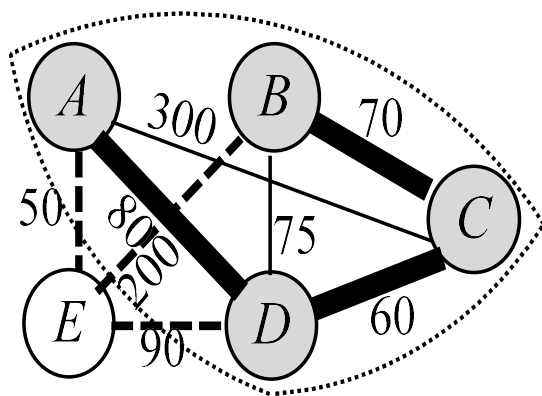
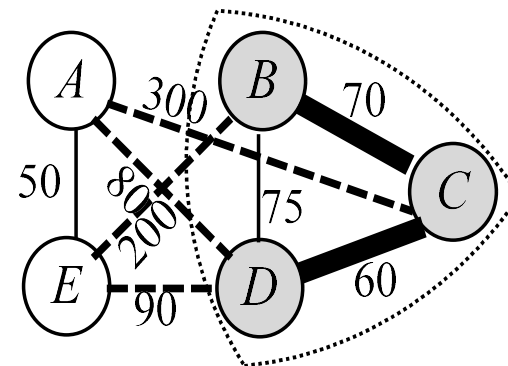
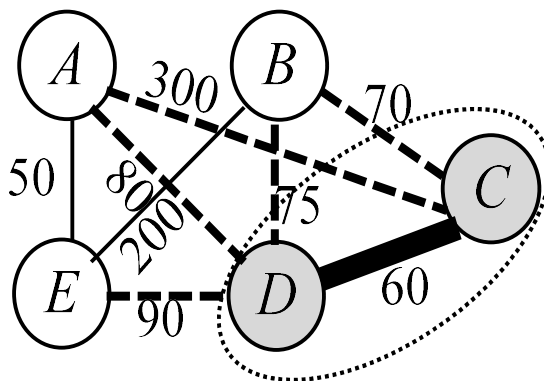
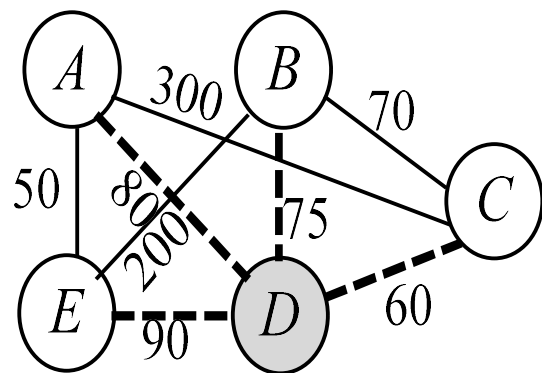
*union changes just one link*

p	q	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
5	9	1	1	1	8	3	0	5	1	8	8
		1	8	1	8	3	0	5	1	8	8

Quick-union overview

# • 算法思想

## Prim算法





# MST-Prim( $G, W, r$ )

## Output $G$ 的一棵以 $r$ 为根的生成树

- $\log E$



## MST-Prim( $G, W, r$ )

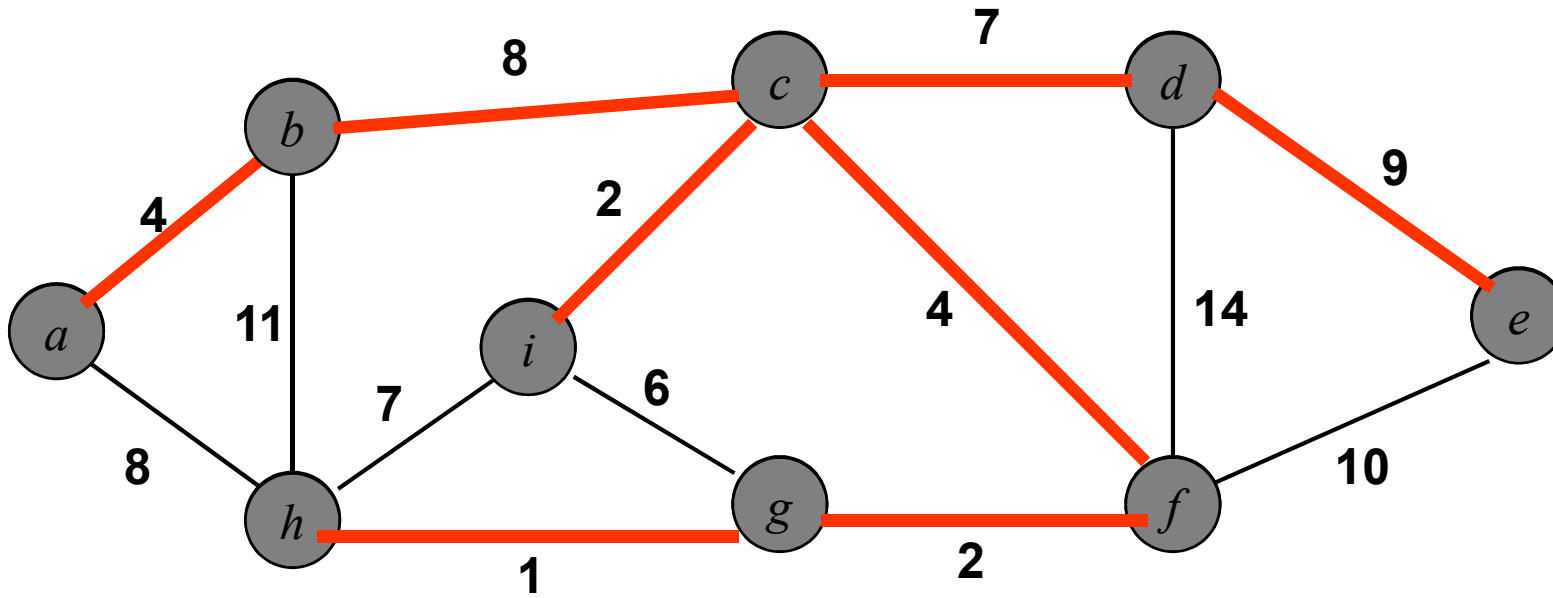
**Input** 连通图 $G$ , 权值函数 $W$ , 树根 $r$

**Output**  $G$ 的一棵以 $r$ 为根的生成树

1. For  $\forall v \in V[G]$  Do
2.      $\text{key}[v] \leftarrow +\infty$
3.      $\pi[v] \leftarrow \text{null}$
4.  $\text{key}[r] \leftarrow 0$
5.  $Q \leftarrow V[G]$
6. While  $Q \neq \emptyset$  do
7.      $u \leftarrow \text{Extract\_Min}(Q)$      //找到安全轻边
8.     for  $\forall v \in \text{Adj}[u]$  do
9.         if  $v \in Q$  且  $w(u, v) < \text{key}[v]$  then
10.              $\pi[v] \leftarrow u$
11.              $\text{key}[v] \leftarrow w(u, v)$      //更新信息
12. Return  $A = \{(v, \pi[v]) \mid v \in V[G] - r\}$

$\log V$   
2E遍  
常数时间

$\log V$



	$\pi[v]$	key[v]
<i>a</i>	null	0
<i>b</i>	<i>a</i>	4
<i>c</i>	<i>b</i>	8
<i>d</i>	<i>c</i>	7
<i>e</i>	<i>d</i>	9
<i>f</i>	<i>c</i>	4
<i>g</i>	<i>f</i>	2
<i>h</i>	<i>g</i>	1
<i>i</i>	<i>c</i>	2





## 算法正确性

证明算法第6-11步的while循环具有如下的循环不变量

- $A = \{(v, \pi(v)) \mid v \in V - r - Q\}$
- 已经位于生成树中的顶点集为  $V - Q$
- $\forall v \in Q$ , 如果  $\pi(v) \neq \text{null}$

则  $\text{key}[v] < +\infty$ , 且  $\text{key}[v]$  是将  $v$  连接到当前生成树需要的最小权值

## 算法复杂性

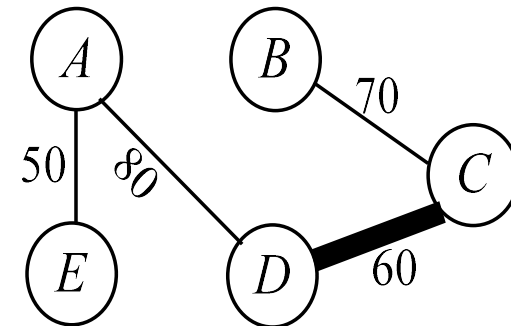
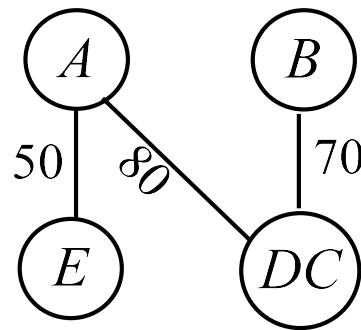
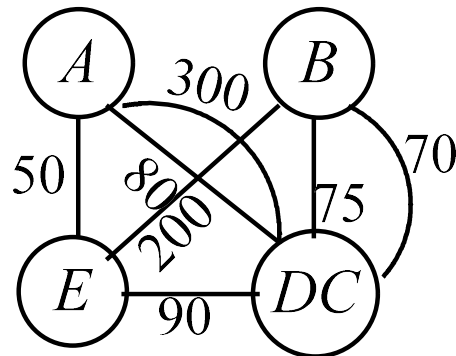
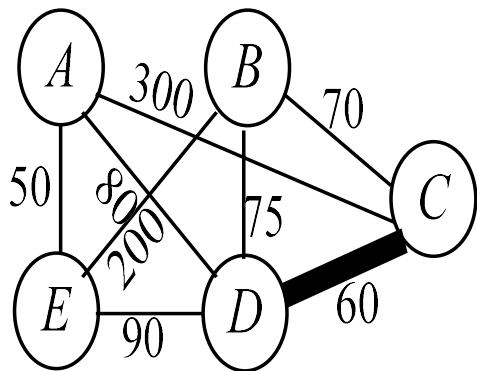
假设用最小堆实现  $Q$

总的时间开销为  $O(V \log V + E \log V) = O(E \log V)$





# 优化子结构



收缩图 $G$ 的边 $uv$ — $G \bullet uv$

- 用新顶点  $C_{uv}$  代替边  $uv$
- 将  $G$  中原来与  $u$  或  $v$  关联的边与  $C_{uv}$  关联
- 删除  $C_{uv}$  到其自身的边

上述操作的逆操作称为扩张



**定理1.** 给定加权无向连通图  $G=(V,E)$ , 权值函数为  $W:E \rightarrow R$ ,  $uv \in E$  是  $G$  中顶点  $u$  关联的权值最小的边。设  $T$  是  $G$  的包含  $uv$  的一棵最小生成树, 则  $T \cdot uv$  是  $G \cdot uv$  的一棵最小生成树。

证明. 同Kruskal算法优化子结构的证明。



**定理2.**  $\text{MST-Prim}(G, W)$  算法能够产生图  $G$  的最小生成树.

**证.** 因为算法按照贪心选择性进行局部优化选择.



## 5.5 *Theoretical foundations of Greedy Algorithms*

- Matroid (拟阵)
- Matroid 实例
- Matroid 的性质
- 加权 Matroid 上的 Greedy 算法
- 任务调度问题



## • Matroid 定义

Matroid 是一个序对  $M=(S, I)$ , 满足:

- (1)  $S$  是一个非空有限集合.
- (2)  $I$  是非空的  $S$  子集的集族,  $I$  中的子集称为  $S$  的独立子集.
- (3) 遗传性: 如果  $A \in I$ ,  $B \subseteq A$ , 则  $B \in I$
- (4) 交换性: 如果  $A \in I$ ,  $B \in I$ ,  $|A| < |B|$ , 则  
 $\exists x \in B - A$  使得  $A \cup \{x\} \in I$ .



- 实例(Graphic Matroid)

- 定义1. 设  $G = (V, E)$  是一个无向图, 由  $G$  确定的

$M_G = (S_G, I_G)$  定义如下:  $S_G$  是  $G$  的边集合  $E$ ,

$I_G = \{A \mid A \subseteq E, (V, A) \text{ 是森林}\}.$

定理1. 如果  $G$  是一个无向连通图且  $|V| > 1$ ,

则  $M_G = (S_G, I_G)$  是一个 Matroid.

证. ①  $S_G = E$  是一个有限集合.

②  $\forall e \in E, (V, \{e\})$  是一个森林,  $\{e\} \in I_G.$

于是,  $I_G$  是  $S_G$  的非空族.





③  $M_G$  满足遗传性: 如果  $B \in I_G$ ,  $A \subseteq B$ , 则  $(V, A)$  是一个森林. 于是,  $A \in I_G$ ,  $M_G$  满足遗传性.

④  $M_G$  满足交换性: 设  $A \in I_G$ ,  $B \in I_G$ ,  $|A| < |B|$ .

如果  $B$  的任意一条边都包含在  $A$  的同一棵树中, 则  $B$  的边数不大于  $A$  的边数, 与  $|A| < |B|$  矛盾.

于是,  $B$  必包含一条边  $(u, v)$ ,  $(u, v)$  在  $A$  的不相同树中.

$(u, v) \in A-B$  连接  $A$  的两棵不同树.

$(V, A \cup \{(u, v)\})$  是森林,  $A \cup \{(u, v)\} \in I_G$ .

于是,  $M_G$  满足交换性.

## • Matroid的性质

**定义2.** 设 $M=(S, I)$ 是一个Matroid,  $A \in I$ . 如果 $A \cup \{x\} \in I$ ,  $x \notin A$ ,  $x$ 称为 $A$ 的一个extension.

**定义3.** 设 $M=(S, I)$ 是Matroid,  $A \in I$ . 若 $A$ 没有extension, 则称 $A$ 为极大独立子集合.

**定理2.** 一个Matroid的所有极大独立子集合都具有相同大小.

**证.** 设 $A$ 是Matroid  $M$ 的极大独立子集合, 而且存在 $M$ 的另一个独立子集合 $B$ ,  $|A| < |B|$ .

根据 $M$ 的交换性,  $\exists x \in B - A$ 使 $A \cup \{x\} \in I$ , 与 $A$ 最大矛盾.



# 加权 Matroid 上的 Greedy 算法

## • Matroid 的优化子集

定义4. 设  $M=(S, I)$  是一个 Matroid。如果存在一个权函数  $W$ ，使得  $\forall x \in S, W(x)$  是一个正数，则称  $M$  是加权 Matroid。 $W$  可以扩展到  $S$  的任意子集合  $A$ :  $W(A) = \sum_{x \in A} W(x)$ 。

定义5. Matroid  $M=(S, I)$  中具有最大权值  $W(A)$  的独立子集  $A \in I$  称为  $M$  的优化子集。



# 加权 Matroid 上的 Greedy 算法

- Matroid 的优化子集

## 实际背景:

很多可用 Greedy 算法获得最优解的问题可以归结为在加权 Matroid 中寻找优化子集的问题, 即给定  $M=(S, I)$  和权函数  $W$ , 搜索独立子集  $A \in I$ , 使得  $W(A)$  最大。

# • 实例：最小生成树问题

## – 问题定义

输入：无向图  $G=(V, E)$ ，权函数  $W: E \rightarrow$  正整数集

输出：边子集合  $A \subseteq E$ ,  $(V, A)$  是一棵树,  $W(A)$  最小

## – 转换为加权Matroid上寻找优化子集问题

### • 构造：

①  $M_G = (S_G, I_G)$  是图Matroid

②  $W'(e) = W_0 - W(e)$ ,  $W_0 > \max\{W(e)\}$

–  $\forall e \in E$ ,  $W'(e) > 0$ .

–  $W'$  扩展为  $W'(A) = |V|W_0 - W(A)$ ,  $\forall A \subseteq E$

### • $M_G$ 的最优子集 $A$ 满足：

–  $(V, A)$  是森林

–  $W'(A)$  最大，即  $W(A)$  最小.

### • 最小生成树问题可以由求 $M_G$ 的最优子集的算法来求解



- 加权Matroid优化子集问题的定义

输入: Matroid  $M=(S, I)$ ,  $M$ 的加权函数  $W$

输出:  $M$ 的最优子集

- 算法

Greedy( $M, W$ )

1  $A = \Phi$ ;

2 按权  $W$  值大小排序  $S$ ;

3 For  $\forall x \in S$  (按  $W(x)$  递减顺序) DO

4     If  $A \cup \{x\} \in I$      /\* 选择目前  $W(x)$  最大的  $x$  \*/

5     Then  $A \cup \{x\}$ ;

6 Return  $A$ .

- 时间复杂性

step 2:  $O(|s| \log |s|)$

step 4:  $O(f(|s|))$

$T(|s|) = O(|s| \log |s| + |s| f(|s|))$



## • 算法正确性

引理1. Greedy算法总是返回一个独立子集合.

证. 设Greedy返回集合 $A$ , 对 $|A|$ 做数学归纳法.

当 $|A|=0$ 时,  $A$ 是空集, 由遗传性,  $A$ 是独立子集合

•  
设 $|A| \leq k$ 时,  $A$ 是独立子集.

当 $|A|=k+1$ 时,  $A$ 由第4-5步得到, 即 $A=A \cup \{x\}$ .

第4步已判定 $A \cup \{x\} \in I$ ,  $A=A \cup \{x\}$ 是独立子集.





## • 算法正确性

引理1. Greedy算法总是返回一个独立子集合.

我们需要证明A是最优子集, 即证明

- 加权Matroid最优子集问题具有Greedy选择性
- 加权Matroid最优子集问题具有优化子结构
- 算法按照优化子结构和选择规则选择最优子集

第1步: 已知是 $A \subseteq E$ ,  $A \subseteq E$ 是独立子集.

## • Greedy 选择性

引理2. 设  $M=(S, I)$  是一个加权 Matroid,  $W$  是  $M$  的权函数,  $S$  按  $W$  值递减排序. 若  $x$  是  $S$  中首个满  $\{x\} \in I$  的元素, 则存在一个  $M$  的优化子集  $A, x \in A$ .

证. 设  $S$  第一个元素  $x$  满足  $\{x\} \in I$ . 若存在优化子集  $A$  包含  $x$ , 则引理得证. 否则, 设  $B$  是任意非空优化子集,  $x \notin B$ .

显然,  $\forall y \in B, W(x) \geq W(y)$ . 如下构造含  $x$  的优化子集  $A$ :

初始:  $A = \{x\} \in I$ ;

用交换性:  $\forall y \in B - A$ , 若  $A \cup \{y\} \in I$ ,  $A = A \cup \{y\}$ , 直至  $|A| = |B|$ .

显然,  $\exists z \in B, A = (B - \{z\}) \cup \{x\}$ .

于是,  $W(A) = W(B) - W(y) + W(x) \geq W(B)$ .

因为  $B$  是优化子集, 所以  $W(A) \leq W(B)$ ,  $W(A) = W(B)$ .

$A$  是优化子集, 且  $x \in A$ .



**引理3.** 设  $M=(S, I)$  是一个 Matroid. 如果  $x \in S$  不是空集  $\emptyset$  的 extension, 则  $x$  不是任何独立子集的 extension.

**证.** 反证. 设  $x \in S$  是独立子集  $A$  的 extension 但不是  $\emptyset$  的 extension.

由于  $x$  是  $A$  的 extension,  $A \cup \{x\} \in I$ . 由  $M$  的遗传性,  $\{x\} \in I$ , 即  $\{x\}$  是  $\emptyset$  的 extension, 矛盾.

**推论1.** 任何元素一旦不能被选中, 则永远不会被选中.

**推论2.** Greedy 算法不会由于不再考虑未被初始选中的元素而产生错误.

- 优化子结构

引理4. 设 $x$ 是第一个被Greedy算法选中的元素. 包含 $x$ 的优化子集 $A$ 包含子问题 $M'=(S', I')$ 的优化子集 $A'=A-\{x\}$ ,  $M'=(S', I')$ 定义如下:

$S'=\{y \in S \mid \{x, y\} \in I\}$ ,  $I'=\{B \subseteq S-\{x\} \mid B \cup \{x\} \in I\}$   
而且 $M'$ 的权函数与 $M$ 的权函数相同.

证. 若 $A$ 是 $M$ 的优化子集且 $x \in A$ , 则 $A'=A-\{x\} \subseteq A$ .  
因为 $A=A' \cup \{x\} \in I$ , 所以 $A'=A-\{x\} \in I'$ .  
若 $A'$ 不是 $M'$ 的优化子集, 则存在 $M'$ 的一个优化子集 $B$ 使得 $W(B) > W(A')$ .  
由于 $B \cup \{x\} \in I$ ,  $W(A)=W(A')+W(x)$ ,  
 $W(B \cup \{x\})=W(B)+W(x) > W(A')+W(x)=W(A)$ ,  
与 $W(A)$ 优化矛盾.

## ● 算法正确性

**定理1.** 设 $M=(S, I)$ 是一个Matroid,  $W$ 是 $M$ 的权函数,  
Greedy( $M, W$ )返回一个 $M$ 的优化子集.

**证.** ①. 引理3说明, 任何没有被Greedy选中的 $S$ 元素, 以后不会被选中, 可以不再考虑.

②. 一旦 $S$ 的第一个 $x$ 被选中,  $x$ 可以加到 $A$ , 因为引理2说明存在一个包含 $x$ 的优化子集.

③. 引理4意味着余下的问题是在 $M'$ 中求解最优子集的问题.

Greedy算法是按照上述三个规则工作的,  
所以Greedy( $M, W$ )返回一个 $M$ 的优化子集.



**HIT**  
**CS&E**

## 5.6 A task-scheduling problem



- 单位时间任务  
需要一个单位时间就能够完成的任务
- 单位时间任务的调度问题

输入:

单位时间任务集  $S = \{1, 2, \dots, n\}$

正整数任务期限  $D = \{d_1, d_2, \dots, d_n\}$ , 任务  $i$  须在  $d_i$  前完成

非负权集  $W = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ , 任务  $i$  不在  $d_i$  前完成罚款  $w_i$

输出:

$S$  的一个调度 ( $S$  的一个执行顺序), 具有最小总罚款

- 转换为加权Matroid的优化子集问题

- 定义1. 设 $S$ 是一个任务调度, 一个任务在 $S$ 中是迟的如果它在规定的期限之后完成; 否则是早的.

迟 $d_{i_k} < k$		$k+1 \leq d_{i_{k+1}}$ 早	
$i_1, i_2, \dots, i_{k-1}, i_k,$	$i_{k+1},$	$i_{k+1}, \dots,$	$i_n$
$i_1, i_2, \dots, i_{k-1}, i_{k+1},$		$i_k,$	$i_{k+1}, \dots, i_n$
早 $k \leq d_{i_{k+1}}$		$d_{i_k} < k$ 迟	

定义2. 如果在一个调度中, 早任务总是先于迟任务,  
则称该调度具有早任务优先形式.

命题1: 问题存在早任务优先形式的优化解





$$\text{早} d_{i_k} > d_{i_{k+1}} \text{早}$$

$$i_1, i_2, \dots, i_{k-1}, i_k, i_{k+1}, i_{k+1}, \dots, i_n$$

$$i_1, i_2, \dots, i_{k-1}, i_{k+1}, i_k, i_{k+1}, \dots, i_n$$

$$\text{早} \quad k+1 \leq d_{i_{k+1}} < d_{i_k} \text{早}$$

定义3. 如果一个调度具有早任务优先形式而且按期限单调递增顺序执行各任务, 则称该调度具有规范化形式.

命题2: 问题存在规范化形式的优化解



## • 任务调度的规范化

- 第一步：将调度安排成早任务优先形式，即如果早任务 $x$ 跟在迟任务 $y$ 之后，交换 $x$ 和 $y$ 的位置；
- 第二步：如果任务 $i$ 和 $j$ 是早任务，而且分别完成于时间 $k$ 和 $k+1$ ,  $d_j < d_i$ , 交换 $i$ 和 $j$ 的位置。
- 调度优先形式不改变任何任务的早或迟状态
  - 调度规范形式不改变任何任务的早或迟状态



寻找最优调度问题成为寻找在该最优调度中的早任务集合 $A$ 的问题. 一旦 $A$ 被确定后, 就可以按期限单调递增序列出 $A$ 中的所有元素, 然后按任意顺序列出迟任务(即 $S-A$ )



定义4. 任务集合 $A$ 称为独立的如果存在一个关于 $A$ 的调度,使得 $A$ 中的任务皆非迟任务.

例. 一个优化调度的早任务集合是独立独立任务集合.

以下:

用 $I$ 表示所有独立任务集合的集族

用 $N_t(A)$ 表示 $A$ 中期限小于等于 $t$ 的任务数



**引理1.** 对于任何任务集合 $A$ , 下边的命题等价:

1.  $A$ 是独立集合,
2. 对于 $t=1, 2, \dots, n$ ,  $N_t(A) \leq t$ ,
3. 如果按照期限递增顺序调度 $A$ 中任务, 则 $A$ 中无迟任务.

**证. 1→2.** 如果 $N_t(A) > t$ , 则有多于 $t$ 个任务需要在 $t$ 时间内完成, 不存在使得 $A$ 中无迟任务的调度.

**2→3.** 若 $A$ 中任务依其期限递增排列, 则2意味着排序后, 在时间 $t$ 之前必须完成的 $A$ 中任务数至多为 $t$ . 于是, 按期限递增顺序调度 $A$ 中任务,  $A$ 无迟任务.

**3→1.** 显然.

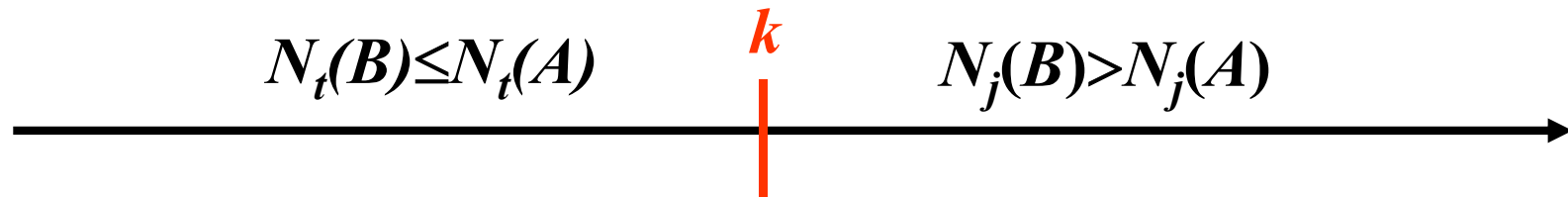
**定理1.** 若 $S$ 是一个带期限的单位时间任务的集合, 且 $I$ 为所有独立任务集构成的集族, 则 $M=(S, I)$ 是一个 Matroid.

**证明.** 1.  $S$ 是非空有限集合.

2.  $I$ 是 $S$ 的子集的非空集族, 因为单个任务集属于 $I$ .

3. **遗传性:** 若 $A \in I, B \subseteq A$ , 则 $B \in I$ .

4. **交换性:** 设 $A, B \in I, |B| > |A|, k = \max_{1 \leq t \leq n} \{t \mid N_t(B) \leq N_t(A)\}$ .



于是,  $B$ 中包含了比 $A$ 中更多的具有期限 $k+1$ 的任务. 设 $x \in B - A$ ,  $x$ 具有期限 $k+1$ . 令 $A' = A \cup \{x\}$ . 往证 $A'$ 独立.

对于 $1 \leq t \leq k$ ,  $N_t(A') = N_t(A) \leq t$ , 因为 $A$ 是独立的.

对于 $k < t \leq n$ ,  $N_t(A') \leq N_t(B) \leq t$ , 因为 $B$ 是独立的.

于是,  $A'$ 是独立的.



HIT  
CS&E

最后,任务调度问题转换为 $M=(S, D)$ 上寻找最优子集问题,  $M$ 的加权函数为 $W$ (罚款)