

本周教学内容

贪心法的设计要素

得不到最优解的处理：
找零钱问题的参数化分析

贪心法证明：按步骤归纳
活动选择

贪心法证明：按规模归纳
装载问题

贪心法证明：交换论证
最小延迟调度

贪心法的例子：活动选择问题

贪心法的例子： 活动选择问题

活动选择问题

输入： $S = \{1, 2, \dots, n\}$ 为 n 项活动的集合， s_i, f_i 分别为活动 i 的开始和结束时间。

活动 i 与 j 相容 $\Leftrightarrow s_i \geq f_j$ 或 $s_j \geq f_i$ 。

求：最大的两两相容的活动集 A

输入实例：

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
s_i	1	3	2	5	4	5	6	8	8	2
f_i	4	5	6	7	9	9	10	11	12	13

解： $\{1, 4, 8\}$

贪心算法

挑选过程是多步判断，每步依据某种“短视”的策略进行活动选择，选择时注意满足相容性条件.

策略1： 开始时间早的优先

排序使 $s_1 \leq s_2 \leq \dots \leq s_n$ ，从前向后挑选

策略2： 占用时间少的优先

排序使得 $f_1 - s_1 \leq f_2 - s_2 \leq \dots \leq f_n - s_n$ ，
从前向后挑选

策略3： 结束早的优先

排序使 $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$ ，从前向后挑选

策略1的反例

策略1：开始早的优先

反例： $S = \{1, 2, 3\}$

$s_1=0, f_1=20, s_2=2, f_2=5, s_3=8, f_3=15$

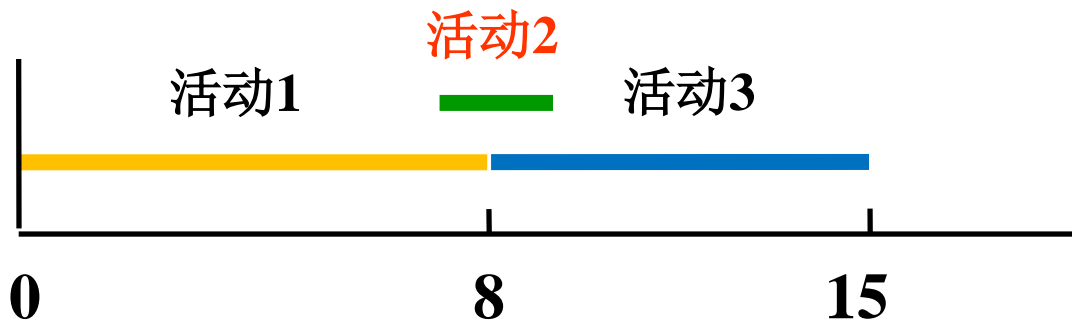


策略2的反例

策略2：占时少的优先

反例： $S = \{ 1, 2, 3 \}$

$s_1=0, f_1=8, s_2=7, f_2=9, s_3=8, f_3=15$



策略3伪码

算法 Greedy Select

输入：活动集 S , s_i, f_i ,

$i = 1, 2, \dots, n, f_1 \leq \dots \leq f_n$

输出： $A \subseteq S$, 选中的活动子集

1. $n \leftarrow \text{length}[S]$

2. $A \leftarrow \{1\}$

已选入的
最后标号

3. $j \leftarrow 1$

4. for $i \leftarrow 2$ to n do

5. if $s_i \geq f_j$

判相容

6. then $A \leftarrow A \cup \{i\}$

7. $j \leftarrow i$

8. return A

完成时间 $t = \max \{f_k : k \in A\}$

运行实例

输入: $S = \{ 1, 2, \dots, 10 \}$

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
s_i	1	3	0	5	3	5	6	8	8	2
f_i	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13

解: $A = \{1, 4, 8\}$, $t = 11$

时间复杂度

$$O(n \log n) + O(n) = O(n \log n)$$



如何证明该算法对所有的实例
都得到正确的解?

贪心算法的特点

设计要素：

- (1) 贪心法适用于组合优化问题.
- (2) 求解过程是多步判断过程，最终的判断序列对应于问题的最优解.
- (3) 依据某种“短视的”贪心选择性质判断，性质好坏决定算法的成败.
- (4) 贪心法必须进行正确性证明.
- (5) 证明贪心法不正确的技巧：举反例.

贪心法的优势：算法简单，时间和空间复杂性低

贪心法正确性 证明：活动选择

一个数学归纳法的例子

例：证明对于任何自然数 n ,

$$1+2+\dots+n = n(n+1)/2$$

证 $n=1$, 左边=1, 右边= $1 \times (1+1)/2=1$

假设对任意自然数 n 等式成立, 则

$$1+2+\dots+(n+1)$$

$$= (1+2+\dots+n) + (n+1)$$

$$= n(n+1)/2 + (n+1)$$

$$= (n+1)(n/2+1)$$

$$= (n+1)(n+2)/2$$

归纳假设代入

第一数学归纳法

适合证明涉及自然数的命题 $P(n)$

归纳基础： 证明 $P(1)$ 为真 (或 $P(0)$ 为真).

归纳步骤： 若对所有 n 有 $P(n)$ 为真，证明
 $P(n+1)$ 为真

$$\forall n, P(n) \rightarrow P(n+1)$$

$$P(1)$$

$$n=1, \quad P(1) \Rightarrow P(2)$$

$$n=2, \quad P(2) \Rightarrow P(3)$$

...

第二数学归纳法

适合证明涉及自然数的命题 $P(n)$

归纳基础： 证明 $P(1)$ 为真 (或 $P(0)$ 为真).

归纳步骤： 若对所有小于 n 的 k 有 $P(k)$ 真,
证明 $P(n)$ 为真

$$\forall k (k < n \wedge P(k)) \rightarrow P(n)$$

$$P(1)$$

$$n=2, \quad P(1) \Rightarrow P(2)$$

$$n=3, \quad P(1) \wedge P(2) \Rightarrow P(3)$$

...

两种归纳法的区别

归纳基础一样 $P(1)$ 为真

归纳步骤不同

证明逻辑

归纳法1: $P(1) \Rightarrow P(2) \Rightarrow P(3) \dots$

归纳法2:

$$\begin{array}{c} P(1) \\ P(1) \Rightarrow P(2) \end{array} \Bigg\} \Rightarrow \begin{array}{c} P(1) \\ P(2) \\ P(3) \end{array} \Bigg\} \Rightarrow P(4) \dots$$

算法正确性归纳证明

证明步骤:

1. 叙述一个有关自然数 n 的命题, 该命题断定该贪心策略的执行最终将导致最优解. 其中自然数 n 可以代表算法步数或者问题规模.
2. 证明命题对所有的自然数为真.
归纳基础(从最小实例规模开始)
归纳步骤(第一或第二数学归纳法)

活动选择算法的命题

命题

算法 Select 执行到第 k 步, 选择 k 项活动

$$i_1 = 1, i_2, \dots, i_k$$

则存在最优解 A 包含活动 $i_1=1, i_2, \dots, i_k$.

根据上述命题: 对于任何 k , 算法前 k 步的选择都将导致最优解, 至多到第 n 步将得到问题实例的最优解

归纳证明： 归纳基础

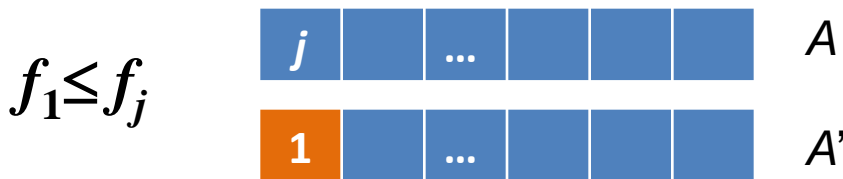
令 $S=\{1,2,\dots,n\}$ 是活动集, 且 $f_1 \leq \dots \leq f_n$

归纳基础: $k=1$, 证明存在最优解包含活动 1

证 任取最优解 A , A 中活动按截止时间递增排列. 如果 A 的第一个活动为 j , $j \neq 1$, 用 1 替换 A 的活动 j 得到解 A' , 即

$$A' = (A - \{j\}) \cup \{1\},$$

由于 $f_1 \leq f_j$, A' 也是最优解, 且含有 1.



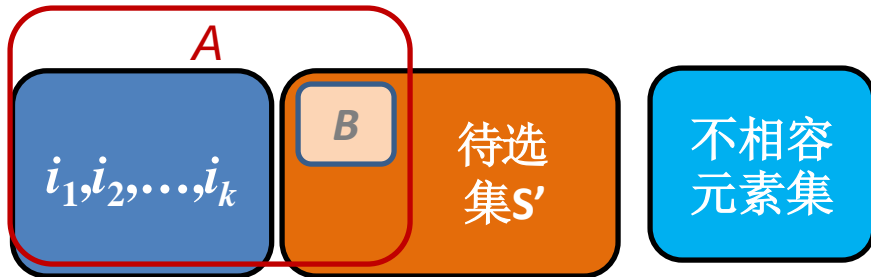
归纳步骤

假设命题对 k 为真, 证明对 $k+1$ 也为真.

证 算法执行到第 k 步, 选择了活动 $i_1=1, i_2, \dots, i_k$, 根据归纳假设存在最优解 A 包含 $i_1=1, i_2, \dots, i_k$, A 中剩下活动选自集合 S'

$$S' = \{ i \mid i \in S, s_i \geq f_k \}$$

$$A = \{ i_1, i_2, \dots, i_k \} \cup B$$

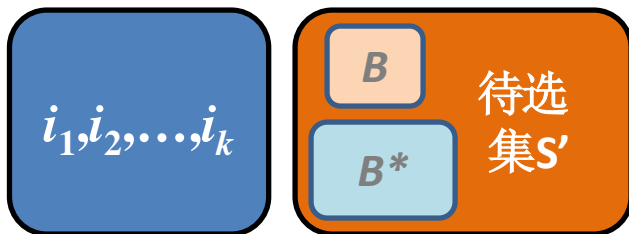


归纳步骤（续）

B 是 S' 的最优解.（若不然, S' 的最优解为 B^* , B^* 的活动比 B 多, 那么

$$B^* \cup \{1, i_2, \dots, i_k\}$$

是 S 的最优解, 且比 A 的活动多, 与 A 的最优性矛盾.)

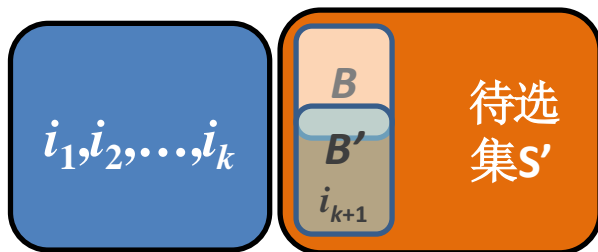


归纳步骤 (续)

将 S' 看成子问题，根据归纳基础，
存在 S' 的最优解 B' 有 S' 中的第一个
活动 i_{k+1} ，且 $|B'| = |B|$ ，于是

$$\begin{aligned} & \{i_1, i_2, \dots, i_k\} \cup B' \\ &= \{i_1, i_2, \dots, i_k, i_{k+1}\} \cup (B' - \{i_{k+1}\}) \end{aligned}$$

也是原问题的最优解.



小结

- 贪心法正确性证明方法：数学归纳法
第一数学归纳法、第二数学归纳法
- 活动选择问题的贪心法证明：
叙述一个涉及步数的算法正确性命题
证明归纳基础
证明归纳步骤

最优装载问题

最优装载问题

问题:

n 个集装箱 $1, 2, \dots, n$ 装上轮船, 集装箱 i 的重量 w_i , 轮船装载重量限制为 C , 无体积限制. 问如何装使得上船的集装箱最多? 不妨设每个箱子的重量 $w_i \leq C$.

该问题是0-1背包问题的子问题. 集装箱相当于物品, 物品重量是 w_i , 价值 v_i 都等于1, 轮船载重限制 C 相当于背包重量限制 b .

建模

设 $\langle x_1, x_2, \dots, x_n \rangle$ 表示解向量, $x_i = 0, 1$,
 $x_i = 1$ 当且仅当第 i 个集装箱装上船

目标函数 $\max \sum_{i=1}^n x_i$

约束条件 $\sum_{i=1}^n w_i x_i \leq C$

$$x_i = 0, 1 \quad i = 1, 2, \dots, n$$

算法设计

- 贪心策略：轻者优先
- 算法设计：
将集装箱排序，使得

$$w_1 \leq w_2 \leq \dots \leq w_n$$

按照标号从小到大装箱，直到装入下一个箱子将使得集装箱总重超过轮船装载重量限制，则停止.

正确性证明思路

- **命题：**对装载问题任何规模为 n 的输入实例，算法得到最优解。
- 设集装箱从轻到重记为 $1, 2, \dots, n$.

归纳基础 证明对任何只含 1 个箱子的输入实例，贪心法得到最优解。
显然正确。

- **归纳步骤** 证明：假设对于任何 n 个箱子的输入实例贪心法都能得到最优解，那么对于任何 $n+1$ 个箱子的输入实例贪心法也得到最优解。

归纳步骤证明思路

$N=\{1,2,\dots,n+1\}, w_1\leq w_2\leq\dots\leq w_{n+1}$



去掉箱子1, 令 $C' = C - \{w_1\}$,
得到规模 n 的输入 $N' = \{2,3,\dots,n+1\}$



关于输入 N' 和 C' 的最优解 I'



在 I' 加入箱子1, 得到 I



证明 I 是关于输入 N 的最优解

正确性证明

假设对于 n 个集装箱的输入，贪心法都可以得到最优解，考虑 输入

$$N = \{ 1, 2, \dots, n+1 \}$$

其中 $w_1 \leq w_2 \leq \dots \leq w_{n+1}$.

由归纳假设，对于

$$N' = \{ 2, 3, \dots, n+1 \}, \quad C' = C - w_1,$$

贪心法得到最优解 I' . 令

$$I = I' \cup \{1\}$$

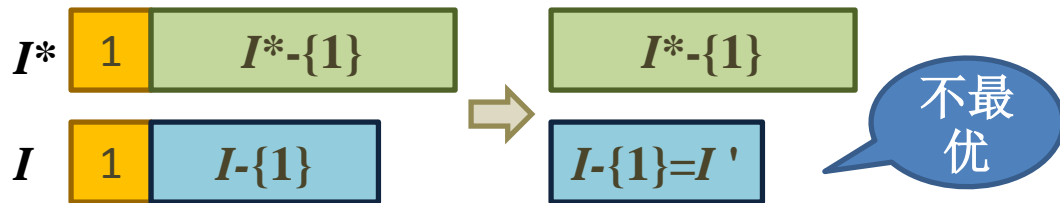
正确性证明 (续)

I (算法解) 是关于 N 的最优解.

若不然, 存在包含 1 的关于 N 的最优解 I^* (如果 I^* 中没有 1, 用 1 替换 I^* 中的第一个元素得到的解也是最优解), 且 $|I^*| > |I|$; 那么 $I^* - \{1\}$ 是 N' 和 C' 的解且

$$|I^* - \{1\}| > |I - \{1\}| = |I'|$$

与 I' 是关于 N' 和 C' 的最优解矛盾.



小结

- 装载问题是0-1背包的子问题 (每件物品重量为1)，NP难的问题存在多项式时间可解的子问题.
- 贪心法证明：对规模归纳

最小延迟调度问题

最小延迟调度

问题:

客户集合 A , $\forall i \in A$, t_i 为服务时间, d_i 为要求完成时间, t_i, d_i 为正整数. 一个调度 $f: A \rightarrow \mathbb{N}$, $f(i)$ 为客户 i 的开始时间. 求最大延迟达到最小的调度, 即求 f 使得

$$\min_f \{ \max_{i \in A} \{ f(i) + t_i - d_i \} \}$$

$$\forall i, j \in A, i \neq j, f(i) + t_i \leq f(j)$$

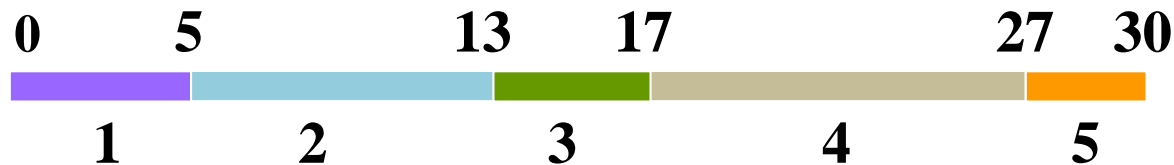
$$\text{or } f(j) + t_j \leq f(i)$$

实例：调度1

$A = \{1, 2, 3, 4, 5\}$, $T = \langle 5, 8, 4, 10, 3 \rangle$,
 $D = \langle 10, 12, 15, 11, 20 \rangle$

调度1：顺序安排

$f_1(1)=0, f_1(2)=5, f_1(3)=13, f_1(4)=17, f_1(5)=27$



各任务延迟：0, 1, 2, **16**, 10;

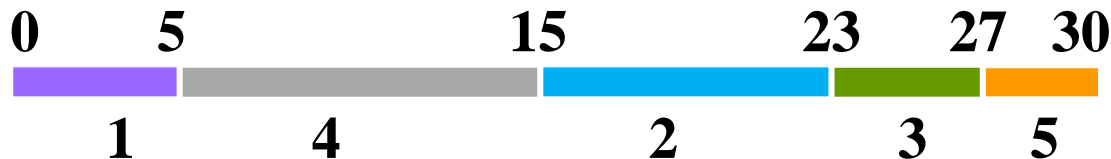
最大延迟：16

更优的调度2

$A = \{1, 2, 3, 4, 5\}$, $T = \langle 5, 8, 4, 10, 3 \rangle$,
 $D = \langle 10, 12, 15, 11, 20 \rangle$

调度2：按截止时间从前到后安排

$f_2(1)=0, f_2(2)=15, f_2(3)=23, f_2(4)=5, f_2(5)=27$



各任务延迟：0, 11, **12**, 4, 10;

最大延迟：12

贪心策略

贪心策略1: 按照 t_i 从小到大安排

贪心策略2: 按照 $d_i - t_i$ 从小到大安排

贪心策略3: 按照 d_i 从小到大安排

策略1 对某些实例得不到最优解.

反例: $t_1=1, d_1=100, t_2=10, d_2=10$

策略2 对某些实例得不到最优解.

反例: $t_1=1, d_1=2, t_2=10, d_2=10$

策略3伪码

算法 Schedule

输入: A, T, D

输出: f

1. 排序 A 使得 $d_1 \leq d_2 \leq \dots \leq d_n$

2. $f(1) \leftarrow 0$

从0时
刻起

3. $i \leftarrow 2$

4. while $i \leq n$ do

5. $f(i) \leftarrow f(i-1) + t_{i-1}$

没有
空闲

6. $i \leftarrow i + 1$

设计思想: 按完成时间从早到晚安排任务, 没有空闲.

交换论证：正确性证明

证明思路：

- 分析一般最优解与算法解的区别（成分,排列顺序不同）
- 设计一种转换操作（替换成分或交换次序），可以在有限步将任意一个普通最优解逐步转换成算法的解
- 上述每步转换都不降低解的最优性质

贪心算法的解的性质：

没有空闲时间，没有逆序。

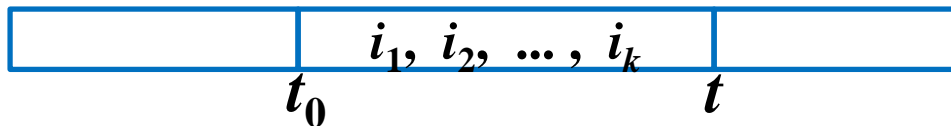
逆序 (i, j) : $f(i) < f(j)$ 且 $d_i > d_j$

引理

引理1 所有没有逆序、没有空闲时间的调度具有相同的最大延迟.

证: 设 f 没有逆序, 在 f 中具有相同完成时间 d 的客户 i_1, i_2, \dots, i_k 连续安排, 其开始时刻为 t_0 , 完成这些任务的时刻是 t , 最大延迟为最后任务延迟 $t-d$, 与 i_1, i_2, \dots, i_k 的排列次序无关.

$$t = t_0 + (t_{i_1} + t_{i_2} + \dots + t_{i_k})$$



证明要点

从一个没有空闲的最优解出发，逐步转变成没有逆序的解。根据引理 1，这个解和算法解具有相同的最大延迟。

- (1) 如果一个最优调度存在逆序，那么存在 $i < n$ 使得 $(i, i+1)$ 构成一个逆序，称为相邻的逆序。
- (2) 交换相邻逆序 i 和 j ，得到的解仍旧最优。
- (3) 每次交换后逆序数减 1，至多经过 $n(n-1)/2$ 次交换得到一个没有逆序的最优调度——等价于算法的解。

交换相邻逆序仍旧最优

设 f_1 是一个任意最优解，存在相邻逆序 (i, j) 。交换 i 和 j 的顺序，得到解 f_2 。那么 f_2 的最大延迟不超过 f_1 的最大延迟。

理由：

- (1) 交换 i, j 与其他客户延迟时间无关
- (2) 交换后不增加 j 的延迟，但可能增加 i 的延迟
- (3) i 在 f_2 的延迟小于 j 在 f_1 的延迟，因此小于 f_1 的最大延迟 r

i 在 f_2 的延迟不超过
 j 在 f_1 的延迟



$$\text{delay}(f_2, i) = \underline{s+t_j+t_i} - d_i$$

$$\text{delay}(f_1, j) = \underline{s+t_i+t_j} - d_j$$

$$d_j < d_i$$

$$\text{delay}(f_2, i) < \text{delay}(f_1, j) \leq r$$

小结

贪心法正确性证明方法：交换论证

- 分析算法解与一般最优解的区别, 找到把一般解改造成算法解的一系列操作(替换成份、交换次序)
- 证明操作步数有限
- 证明每步操作后的得到解仍旧保持最优

得不到最优解 的处理方法

得不到最优解的处理

- 输入参数分析：
考虑输入参数在什么取值范围内使用贪心法可以得到最优解
- 误差分析：
估计贪心法——近似算法所得到的解与最优解的误差（对所有的输入实例在最坏情况下误差的上界）

找零钱问题

问题 设有 n 种零钱，重量分别为 w_1, w_2, \dots, w_n ，价值分别为 $v_1 = 1, v_2, \dots, v_n$ 。需要付的总钱数是 y 。不妨设币值和钱数都为正整数。问：如何付钱使得所付钱的总重最轻？

实例

$v_1=1, v_2=5, v_3=14, v_4=18, w_i=1, i=1,2,3,4.$
 $y=28$

最优解： $x_3=2, x_1=x_2=x_4=0$ ，总重2

建模

令选用第 i 种硬币的数目是 x_i ,

$i = 1, 2, \dots, n$

$$\min\{\sum_{i=1}^n w_i x_i\}$$

$$\sum_{i=1}^n v_i x_i = y, \quad x_i \in \mathbf{N}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

动态规划算法

设 $F_k(y)$ 表示用前 k 种零钱，总钱数为 y 的最小重量

$$F_k(y) = \min_{0 \leq x_k \leq \left\lfloor \frac{y}{v_k} \right\rfloor} \{F_{k-1}(y - v_k x_k) + w_k x_k\}$$

$$F_1(y) = w_1 \left\lfloor \frac{y}{v_1} \right\rfloor = w_1 y$$

贪心法

单位价值重量轻的货币优先，设

$$\frac{w_1}{v_1} \geq \frac{w_2}{v_2} \geq \dots \geq \frac{w_n}{v_n}$$

使用前 k 种零钱，总钱数为 y
贪心法的总重为 $G_k(y)$,

$$G_k(y) = w_k \left\lfloor \frac{y}{v_k} \right\rfloor + G_{k-1}(y \bmod v_k) \quad k > 1$$

$$G_1(y) = w_1 \left\lfloor \frac{y}{v_1} \right\rfloor = w_1 y$$

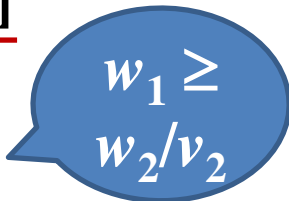
$n=1,2$ 贪心法是最优解

$n = 1$ 只有一种零钱, $F_1(y) = G_1(y)$

$n = 2$, x_2 越大, 得到的解越好

$$F_2(y) = \min_{0 \leq x_2 \leq \lfloor y/v_2 \rfloor} \{F_1(y - v_2 x_2) + w_2 x_2\}$$

$$\begin{aligned} & F_1(y - v_2(\underline{x_2 + \delta})) + w_2(\underline{x_2 + \delta}) \\ & - [F_1(y - v_2 \underline{x_2}) + w_2 \underline{x_2}] \\ = & [w_1(\underline{y - v_2 x_2 - v_2 \delta}) + \underline{w_2 x_2 + w_2 \delta}] \\ & - [w_1(\underline{y - v_2 x_2}) + \underline{w_2 x_2}] \\ = & -w_1 v_2 \delta + w_2 \delta \\ = & \delta(-w_1 v_2 + w_2) \leq 0 \end{aligned}$$


$$w_1 \geq w_2/v_2$$

判别条件

定理 对每个正整数 k , 假设对所有非负整数 y 有 $G_k(y) = F_k(y)$, 且存在 p 和 δ 满足

$$v_{k+1} = pv_k - \delta,$$

其中 $0 \leq \delta < v_k$, $v_k \leq v_{k+1}$, p 为正整数,

则下面的命题等价:

- (1) $G_{k+1}(y) = F_{k+1}(y)$ 对一切正整数 y ;
- (2) $G_{k+1}(pv_k) = F_{k+1}(pv_k)$;
- (3) $w_{k+1} + G_k(\delta) \leq pw_k$.

几点说明

- 根据条件(1)与(3)的等价性, 可以对 $k = 3, 4, \dots, n$, 依次利用条件(3)对贪心法是否得到最优解做出判别.
- 条件(3)验证 1 次需 $O(k)$ 时间, $k = O(n)$, 整个验证时间 $O(n^2)$
- 条件(2)是条件(1) 在 $y = pv_k$ 时的特殊情况. 若条件(1)成立, 显然有条件(2)成立. 反之, 若条件(2)不成立, 则条件(1)不成立, 钱数 $y = pv_k$ 恰好提供了一个贪心法不正确的反例.

验证实例

$$v_{k+1} = pv_k - \delta, \quad 0 \leq \delta < v_k, \quad p \in \mathbb{Z}^+$$
$$w_{k+1} + G_k(\delta) \leq pw_k$$

例 $v_1=1, v_2=5, v_3=14, v_4=18, w_i=1, i=1,2,3,4$. 对一切 y 有

$$G_1(y)=F_1(y), \quad G_2(y)=F_2(y).$$

验证 $G_3(y) = F_3(y)$

$$v_3 = pv_2 - \delta \Rightarrow p = 3, \delta = 1.$$

$$w_3 + G_2(\delta) = 1 + 1 = 2$$

$$pw_2 = 3 \times 1 = 3$$

$$w_3 + G_2(\delta) \leq pw_2$$

贪心法对于 $n=3$ 的实例得到最优解

验证实例

$$\begin{aligned}v_{k+1} &= pv_k - \delta, \quad 0 \leq \delta < v_k, \quad p \in \mathbb{Z}^+ \\ w_{k+1} + G_k(\delta) &\leq pw_k\end{aligned}$$

例 $v_1=1, v_2=5, v_3=14, v_4=18, w_i=1,$

$i=1,2,3,4$. 对一切 y 有

$$G_1(y)=F_1(y), G_2(y)=F_2(y), G_3(y)=F_3(y)$$

验证 $G_4(y) = F_4(y)$

$$v_4 = pv_3 - \delta \Rightarrow p=2, \delta=10$$

$$w_4 + G_3(\delta) = 1 + 2 = 3$$

$$pw_3 = 2 \times 1 = 2$$

$$w_4 + G_3(\delta) > pw_3$$

$n=4, y=pv_3=28,$

最优解: $x_3=2$, 贪心法: $x_4=1, x_2=2$ 11

小结

- 贪心策略不一定得到最优解，在这种情况下可以有两种处理方法：
 - (1) 参数化分析：分析参数取什么值可得到最优解
 - (2) 估计贪心法得到的解在最坏情况下与最优解的误差
- 一个参数化分析的例子:找零钱问题

本周教学内容

重要的贪心算法

哈夫曼
算法的
证明

Kruskal
算法

Dijkstra
算法的
正确性
证明

最优前
缀码及
哈夫曼
算法

Prim
算法

最小生
成树

单源最
短路径
Dijkstra
算法

最优前缀码

二元前缀码

- 二元前缀码

用0-1字符串作为代码表示字符，要求任何字符的代码都不能作为其它字符代码的前缀

- 非前缀码的例子

$a: 001, b: 00, c: 010, d: 01$

- 解码的歧义，例如字符串 0100001

解码1: 01, 00, 001 d, b, a

解码2: 010, 00, 01 c, b, d

前缀码的二叉树表示

前缀码：

{00000, 00001, 0001, 001, 01,100,101,11}

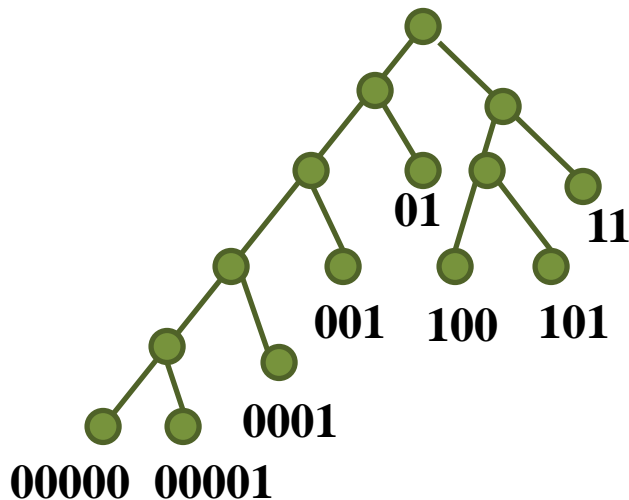
构造树:

0-左子树

1-右子树

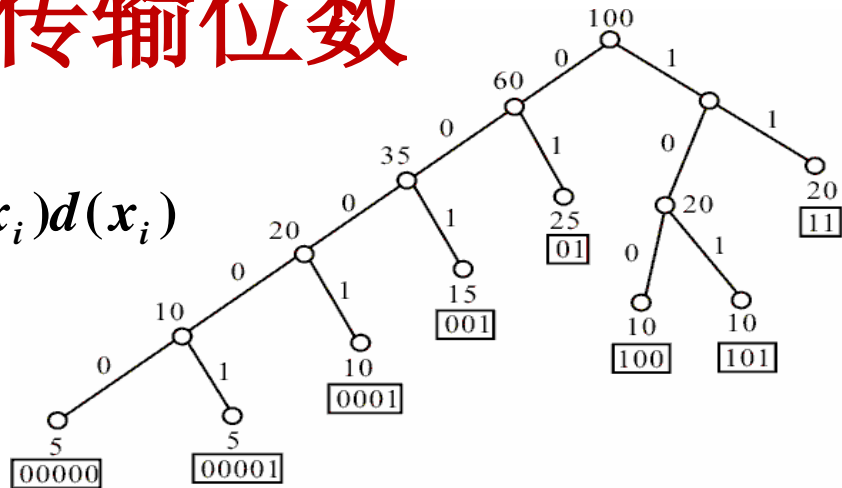
码对应一片树叶

最大位数为树深



平均传输位数

$$B = \sum_{i=1}^n f(x_i) d(x_i)$$



$$B = [(5+5) \times 5 + 10 \times 4 + (15+10+10) \times 3 + (25+20) \times 2] / 100 = 2.85$$

问题： 给定字符集 $C = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ 和每个字符的频率 $f(x_i)$, $i=1, 2, \dots, n$. 求关于 C 的一个**最优前缀码**(平均传输位数最小).

哈夫曼树算法伪码

算法 Huffman(C)

输入: $C = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}, f(x_i), i=1, 2, \dots, n.$

输出: Q //队列

1. $n \leftarrow |C|$
2. $Q \leftarrow C$ //频率递增队列 Q
3. for $i \leftarrow 1$ to $n-1$ do
4. $z \leftarrow \text{Allocate-Node}()$ //生成结点 z
5. $z.\text{left} \leftarrow Q$ 中最小元 //最小作 z 左儿子
6. $z.\text{right} \leftarrow Q$ 中最小元 //最小作 z 右儿子
7. $f(z) \leftarrow f(x) + f(y)$
8. Insert(Q, z) // 将 z 插入 Q
9. return Q

实例

输入 $a:45; b:13; c:12; d:16; e:9; f:5$

编码:

f --0000,

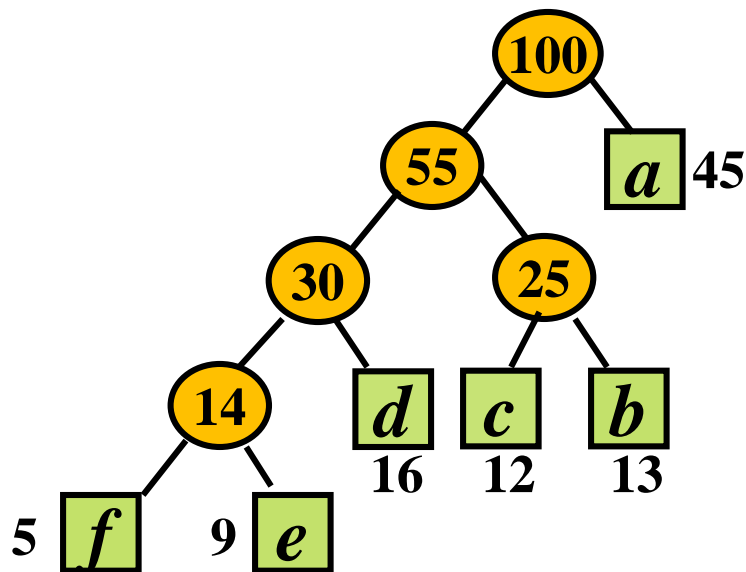
e --0001,

d --001,

c --010,

b —011,

a --1

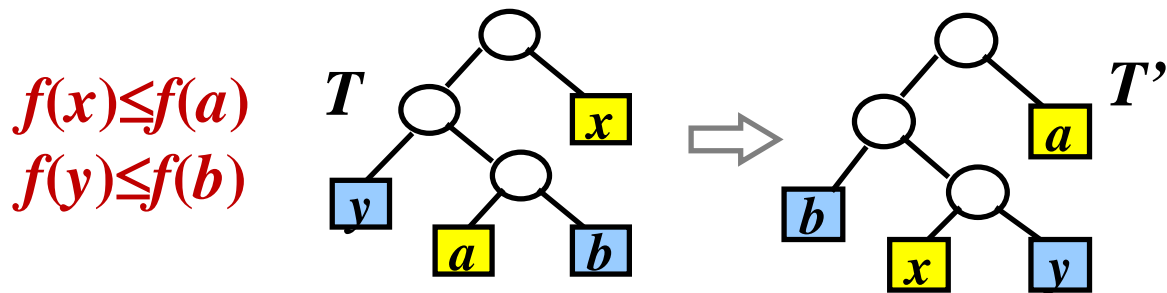


平均位数:

$$4 \times (0.05 + 0.09) + 3 \times (0.16 + 0.12 + 0.13) + 1 \times 0.45 = 2.24$$

最优前缀码性质：引理1

引理1: C 是字符集, $\forall c \in C, f(c)$ 为频率, $x, y \in C$, $f(x), f(y)$ 频率最小, 那么存在最优二元前缀码使得 x, y 码字等长且仅在最后一位不同.



$$B(T) - B(T') = \sum_{i \in C} f[i]d_T(i) - \sum_{i \in C} f[i]d_{T'}(i) \geq 0$$

其中 $d_T(i)$ 为 i 在 T 中的层数 (i 到根的距离)

引理2

引理 设 T 是二元前缀码的二叉树, $\forall x, y \in T$, x, y 是树叶兄弟, z 是 x, y 的父亲, 令

$$T' = T - \{x, y\}$$

且令 z 的频率

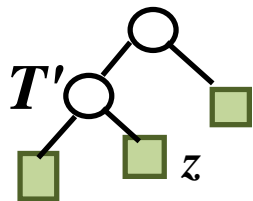
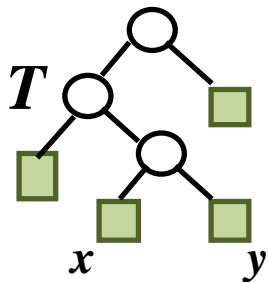
$$f(z) = f(x) + f(y)$$

T' 是对应二元前缀码

$$C' = (C - \{x, y\}) \cup \{z\}$$

的二叉树, 那么

$$B(T) = B(T') + f(x) + f(y)$$



引理2证明

证 $\forall c \in C - \{x, y\}$, 有

$$d_T(c) = d_{T'}(c) \Rightarrow f(c)d_T(c) = f(c)d_{T'}(c)$$

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

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

$$= \sum_{i \in T, i \neq x, y} f(i)d_T(i) + f(x)d_T(x) + f(y)d_T(y)$$

$$= \sum_{i \in T', i \neq z} f(i)d_{T'}(i) + f(z)d_{T'}(z) + (f(x) + f(y))$$

$$= B(T') + f(x) + f(y)$$

小结

- 二元前缀码及其二叉树表示
- 给定频率下的平均传输位数计算公式
- 最优前缀码——平均传输位数最少
- 哈夫曼算法
- 前缀码的性质

哈夫曼算法 的证明及应用

两个引理

引理1: 设 C 是字符集, $\forall c \in C, f(c)$ 为频率, $x, y \in C, f(x), f(y)$ 频率最小, 那么存在最优二元前缀码使得 x, y 码字等长, 且仅在最后一位不同.

引理2 设 T 是二元前缀码所对应的二叉树, $\forall x, y \in T, x, y$ 是树叶兄弟, z 是 x, y 的父亲, 令 $T' = T - \{x, y\}$, 且令 z 的频率 $f(z) = f(x) + f(y)$, T' 是对应于二元前缀码 $C' = (C - \{x, y\}) \cup \{z\}$ 的二叉树, 那么 $B(T) = B(T') + f(x) + f(y)$.

算法正确性证明思路

定理 Huffman 算法对任意规模为 n ($n \geq 2$) 的字符集 C 都得到关于 C 的最优前缀码的二叉树.

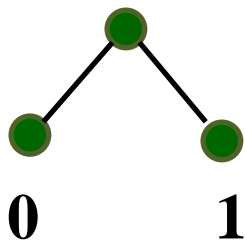
归纳基础 证明: 对于 $n=2$ 的字符集, Huffman算法得到最优前缀码.

归纳步骤 证明: 假设Huffman算法对于规模为 k 的字符集都得到最优前缀码, 那么对于规模为 $k+1$ 的字符集也得到最优前缀码.

归纳基础

$n=2$, 字符集 $C=\{x_1, x_2\}$,

对任何代码的字符至少都需要1位二进制数字. **Huffman**算法得到的代码是 0 和 1, 是最优前缀码.



归纳步骤

假设Huffman算法对于规模为 k 的字符集都得到最优前缀码. 考虑规模为 $k+1$ 的字符集

$$C = \{x_1, x_2, \dots, x_{k+1}\},$$

其中 $x_1, x_2 \in C$ 是频率最小的两个字符.

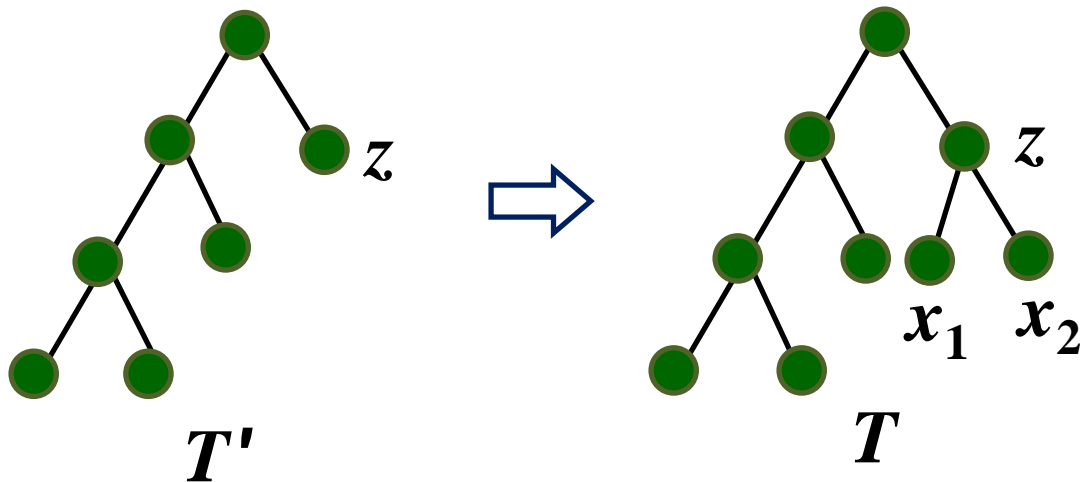
令

$$C' = (C - \{x_1, x_2\}) \cup \{z\},$$
$$f(z) = f(x_1) + f(x_2)$$

根据归纳假设, 算法得到一棵关于字符集 C' , 频率 $f(z)$ 和 $f(x_i)$ ($i=3, 4, \dots, k+1$) 的最优前缀码的二叉树 T' .

归纳步骤(续)

把 x_1, x_2 作为 z 的儿子附到 T' 上, 得到树 T , 那么 T 是关于 $C=(C'-\{z\})\cup\{x_1, x_2\}$ 的最优前缀码的二叉树.



归纳步骤 (续)

如若不然, 存在更优树 T^* , $B(T^*) < B(T)$,
且由引理1, 其树叶兄弟是 x_1 和 x_2 .

去掉 T^* 中 x_1 和 x_2 , 得到 $T^{*'}$. 根据引理2

$$\begin{aligned} B(T^{*'}) &= B(T^*) - \underline{(f(x_1) + f(x_2))} \\ &< B(T) - \underline{(f(x_1) + f(x_2))} \\ &= B(T') \end{aligned}$$

与 T' 是一棵关于 C' 的最优前缀码的二叉树矛盾.

应用：文件归并

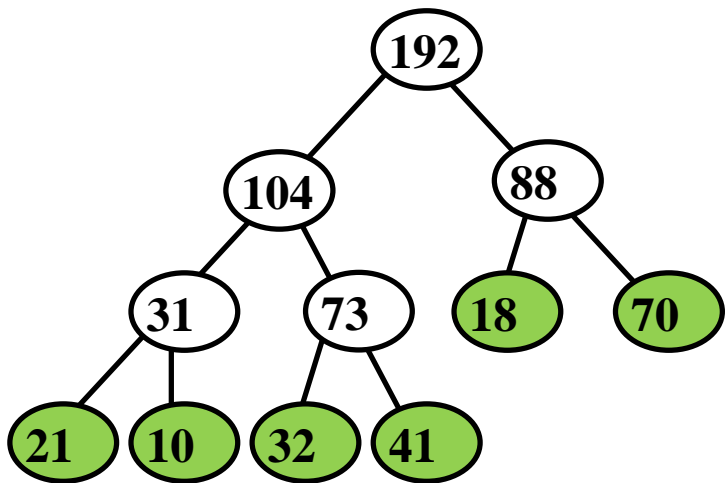
问题：给定一组不同长度的排好序文件构成的集合 $S = \{f_1, \dots, f_n\}$, 其中 f_i 表示第 i 个文件含有的项数. 使用二分归并将这些文件归并成一个有序文件.

归并过程对应于二叉树：

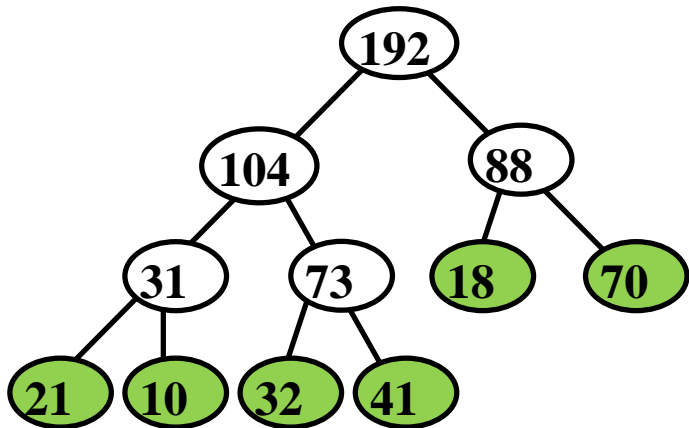
文件为树叶. f_i 与 f_j 归并的文件是它们的父结点.

两两顺序归并

实例： $S = \{ 21, 10, 32, 41, 18, 70 \}$



归并代价



$$(1) (21+10-1)+(32+41-1)+(18+70-1)+ \\ (31+73-1)+(104+88-1) = 483$$

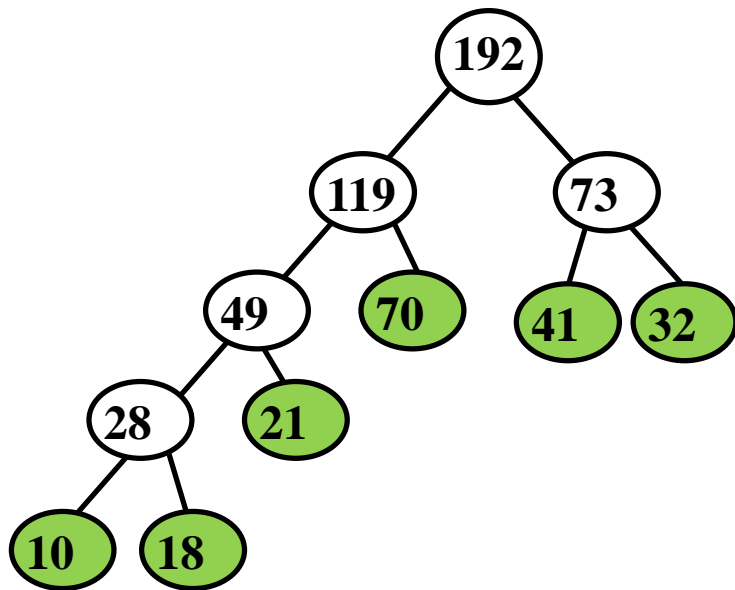
$$(2) (21+10+32+41) \times 3 + (18+70) \times 2 - 5 = 483$$

代价计算公式

$$\sum_{i \in S} d(i) f_i - (n - 1)$$

实例：Huffman树归并

输入： $S=\{21,10,32,41,18,70\}$



代价： $(10+18) \times 4 + 21 \times 3 + (70+41+32) \times 2 - 5 = 456$

小结

- 哈夫曼算法的正确性证明：
对规模归纳
- 哈夫曼算法的应用：
文件归并

最小生成树

最小生成树

无向连通带权图

$$G = (V, E, W),$$

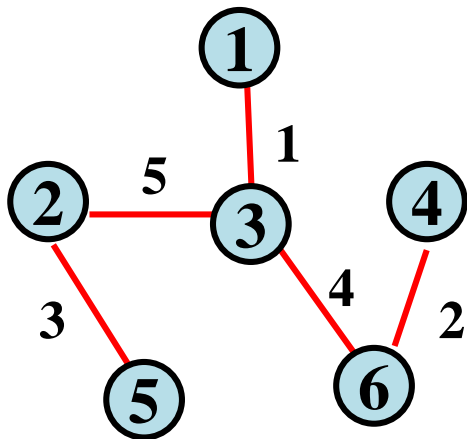
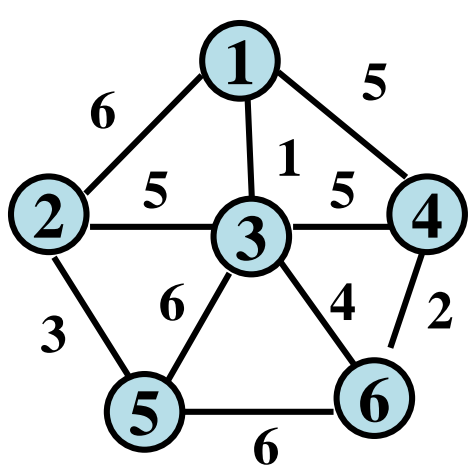
其中 $w(e) \in W$ 是边 e 的权.

G 的一棵生成树 T 是包含了 G 的所有顶点的树, 树中各边的权之和 $W(T)$ 称为树的权, 具有最小权的生成树称为 G 的最小生成树.

最小生成树的实例

$G=(V,E,W), V=\{1,2,3,4,5,6\}, W$ 如图所示.

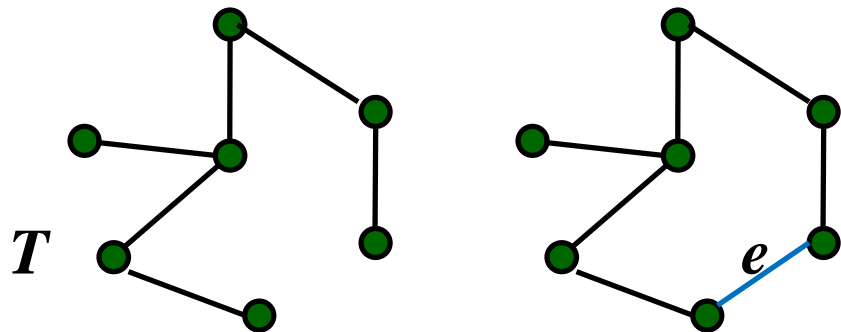
$E = \{\{1,2\},\{1,3\},\{1,4\},\{2,3\},\{2,5\},$
 $\{3,4\},\{3,5\},\{3,6\},\{4,6\},\{5,6\}\}$



生成树的性质

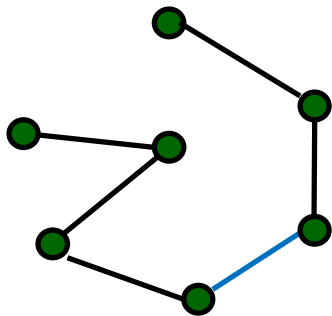
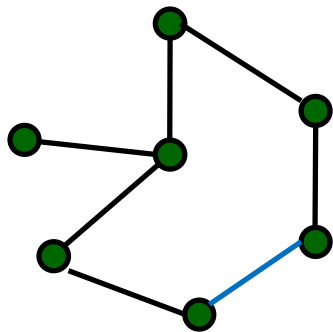
命题1 设 G 是 n 阶连通图, 那么

- (1) T 是 G 的生成树当且仅当 T 无圈且有 $n-1$ 条边.
- (2) 如果 T 是 G 的生成树, $e \notin T$, 那么 $T \cup \{e\}$ 含有一个圈 C (回路).



生成树的性质（续）

(3) 去掉圈 C 的任意一条边，就得到 G 的另外一棵生成树 T' 。



T'

生成树性质的应用

- 算法步骤：选择边。
约束条件：不形成回路
截止条件：边数达到 $n-1$.

- 改进生成树 T 的方法

在 T 中加一条非树边 e , 形成回路 C , 在 C 中去掉一条树边 e_i , 形成一棵新的生成树 T'

$$W(T') - W(T) = W(e) - W(e_i)$$

若 $W(e) \leq W(e_i)$, 则 $W(T') \leq W(T)$

求最小生成树

问题:

给定连通带权图 $G = (V, E, W)$,
 $w(e) \in W$ 是边 e 的权. 求 G 的一棵最小生成树.

贪心法:

Prim 算法,
Kruskal 算法

生成树在网络中有着重要应用

小结

- 生成树与生成树的权
- 最小生成树
- 生成树的性质

Prim算法

设计思想

输入：图 $G=(V,E,W)$, $V=\{1,2,\dots,n\}$

输出：最小生成树 T

设计思想：

初始 $S = \{1\}$,

选择连接 S 与 $V-S$ 集合的最短边 $e = \{i,j\}$, 其中 $i \in S, j \in V-S$. 将 e 加入树 T , j 加入 S .

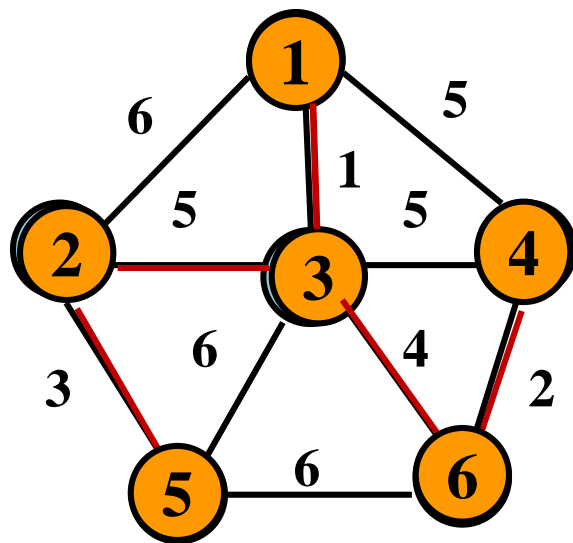
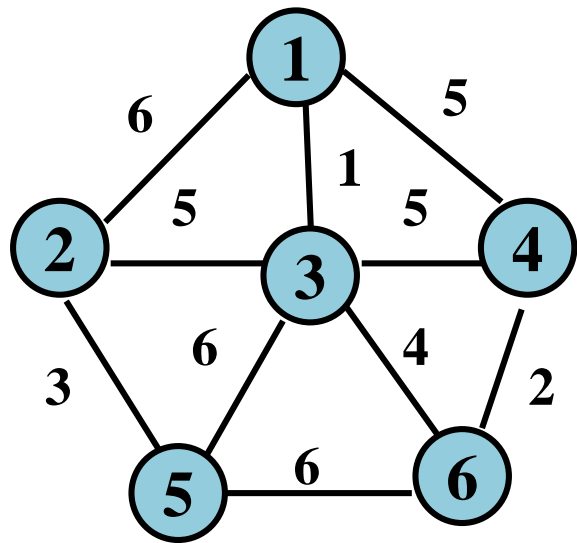
继续执行上述过程, 直到 $S=V$ 为止.

伪码

算法 Prim (G, E, W)

1. $S \leftarrow \{ 1 \}$
2. while $V - S \neq \emptyset$ do
3. 从 $V - S$ 中选择 j 使得 j 到 S
 中顶点的边权最小
4. $S \leftarrow S \cup \{ j \}$

实例



正确性证明: 归纳法

命题: 对于任意 $k < n$, 存在一棵最小生成树包含算法前 k 步选择的边.

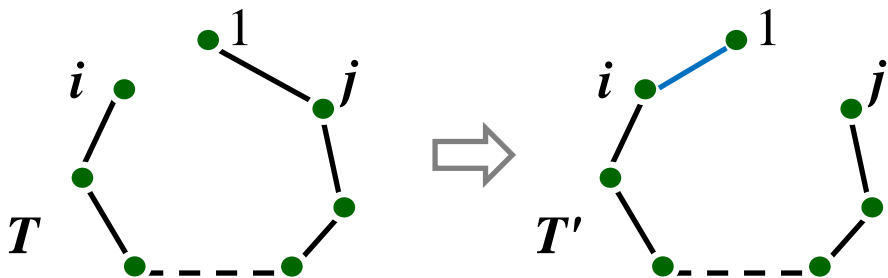
归纳基础: $k = 1$, 存在一棵最小生成树 T 包含边 $e = \{1, i\}$, 其中 $\{1, i\}$ 是所有关联 1 的边中权最小的.

归纳步骤: 假设算法前 k 步选择的边构成一棵最小生成树的边, 则算法前 $k+1$ 步选择的边也构成一棵最小生成树的边.

归纳基础

证明： 存在一棵最小生成树 T 包含关联结点1的最小权的边 $e=\{1,i\}$.

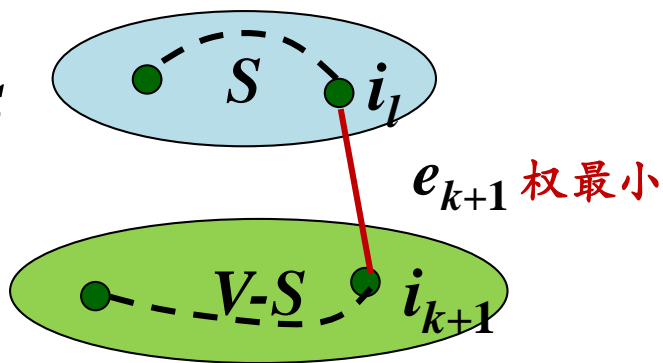
证 设 T 为一棵最小生成树，假设 T 不包含 $\{1,i\}$ ，则 $T \cup \{\{1,i\}\}$ 含有一条回路，回路中关联1的另一条边 $\{1,j\}$. 用 $\{1,i\}$ 替换 $\{1,j\}$ 得到树 T' ，则 T' 也是生成树，且 $W(T') \leq W(T)$.



归纳步骤

假设算法进行了 k 步，生成树的边为 e_1, e_2, \dots, e_k ，这些边的端点构成集合 S 。由归纳假设存在 G 的一棵最小生成树 T 包含这些边。

算法第 $k+1$ 步选择顶点 i_{k+1} ，则 i_{k+1} 到 S 中顶点边权最小，设此边 $e_{k+1}=\{i_{k+1}, i_l\}$ 。若 $e_{k+1} \in T$ ，算法 $k+1$ 步显然正确。



归纳步骤（续）

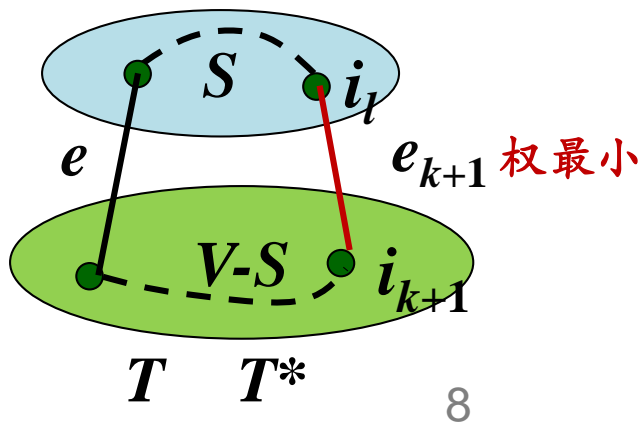
假设 T 不含有 e_{k+1} ，则将 e_{k+1} 加到 T 中形成一条回路。这条回路有另外一条连接 S 与 $V-S$ 中顶点的边 e ，

令 $T^* = (T - \{e\}) \cup \{e_{k+1}\}$

则 T^* 是 G 的一棵生成树，包含 e_1, e_2, \dots, e_{k+1} ，且

$$W(T^*) \leq W(T)$$

算法到 $k+1$ 步仍得到最小生成树。



时间复杂度

算法步骤执行 $O(n)$ 次

每次执行 $O(n)$ 时间：

找连接 S 与 $V-S$ 的最短边

算法时间： $T(n) = O(n^2)$

小结

- **Prim算法的设计**
贪心策略：连接 S 与 $V-S$ 的最短边
正确性证明：对步数归纳
伪码
- 时间复杂度： $O(n^2)$

Kruskal算法

设计思想

输入：图 $G=(V,E,W)$, $V=\{1,2,\dots,n\}$

输出： G 的最小生成树 T

设计思想：

- (1) 按照长度从小到大对边排序.
- (2) 依次考察当前最短边 e , 如果 e 与 T 的边不构成回路, 则把 e 加入树 T , 否则跳过 e . 直到选择了 $n-1$ 条边为止.

伪码

算法 Kruskal

输入：连通图 G // 顶点数 n ，边数 m

输出： G 的最小生成树

1. 权从小到大排序 E 的边, $E=\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$

2. $T \leftarrow \emptyset$

3. repeat

4. $e \leftarrow E$ 中的最短边

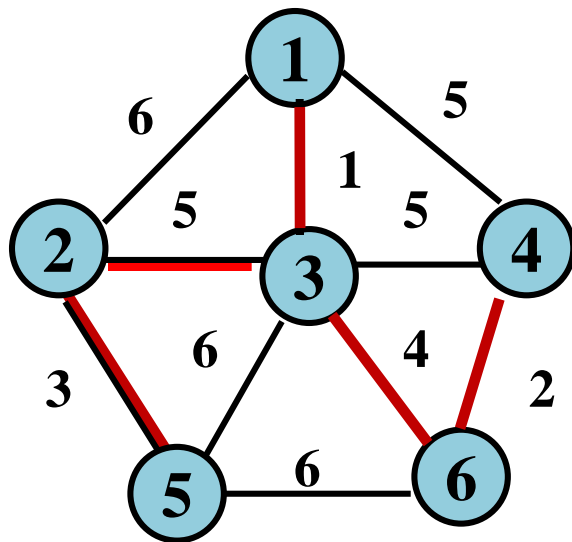
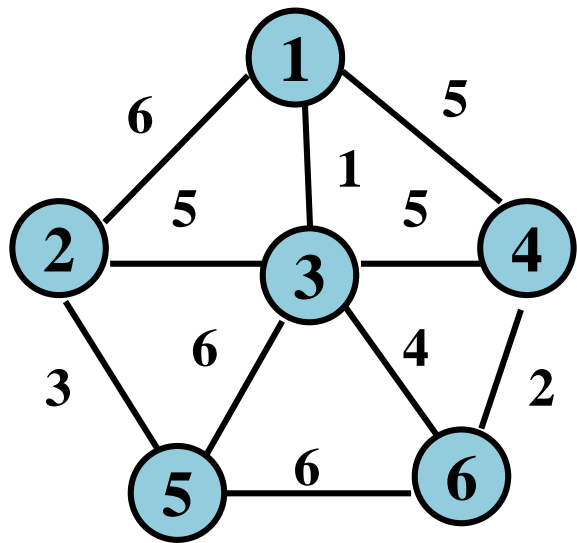
5. if e 的两端点不在同一连通分支

6. then $T \leftarrow T \cup \{e\}$

7. $E \leftarrow E - \{e\}$

8. until T 包含了 $n-1$ 条边

实例



正确性证明思路

命题：对于任意 n , 算法对 n 阶图找到一棵最小生成树.

证明思路：

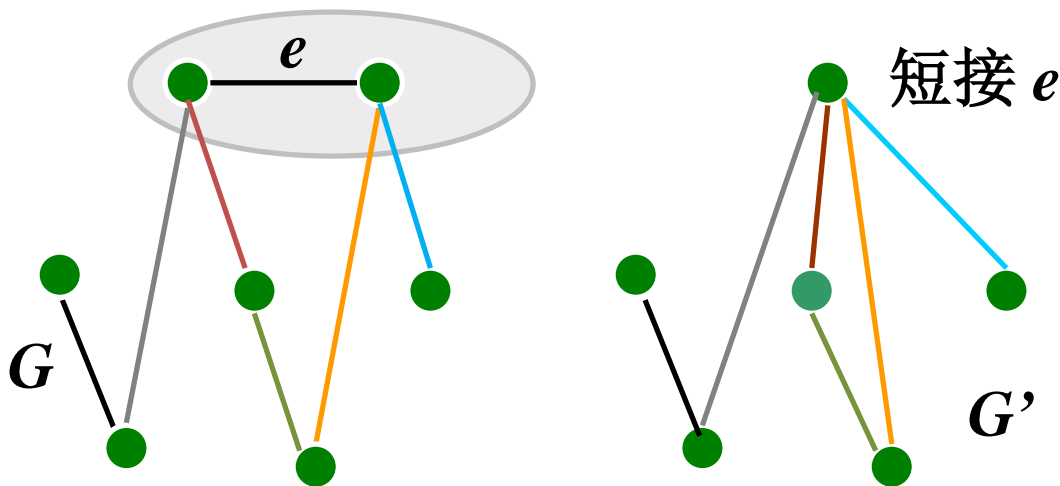
归纳基础 证明： $n = 2$, 算法正确.

G 只有一条边，最小生成树就是 G .

归纳步骤 证明：假设算法对于 n 阶图是正确的，其中 $n > 1$ ，则对于任何 $n+1$ 阶图算法也得到一棵最小生成树.

短接操作

任给 $n+1$ 个顶点的图 G , G 中最小权边 $e = \{i, j\}$, 从 G 中短接 i 和 j , 得到图 G' .



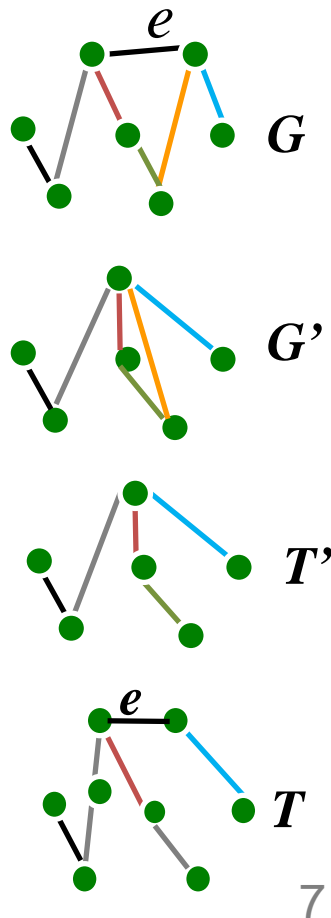
归纳步骤证明

对于任意 $n+1$ 阶图 G 短接最短边 e , 得到 n 阶图 G'

根据归纳假设算法得到 G' 的最小生成树 T'

将被短接的边 e “拉伸”回到原来长度, 得到树 T

证明 T 是 G 的最小生成树



T 是 G 的最小生成树

$T = T' \cup \{e\}$ 是关于 G 的最小生成树.

否则存在 G 的含边 e 的最小生成树 T^* , $W(T^*) < W(T)$. (如果 $e \notin T^*$, 在 T^* 中加边 e , 形成回路. 去掉回路中任意别的边所得生成树的权仍旧最小).

在 T^* 短接 e 得到 G' 的生成树 $T^* - \{e\}$,

$$\begin{aligned} W(T^* - \{e\}) &= W(T^*) - w(e) \\ &< W(T) - w(e) = W(T') \end{aligned}$$

与 T' 的最优性矛盾.

算法实现与时间复杂度

建立FIND数组， $\text{FIND}[i]$ 是结点 i 的连通分支标记。

(1) 初始 $\text{FIND}[i] = i$.

(2) 连通分支合并，较小分支标记更新为较大分支标记

每个结点至多更新 $\log n$ 次，
建立和更新 FIND 数组: $O(n \log n)$

时间: $O(m \log m) + O(n \log n) + O(m)$
 $= O(m \log n)$

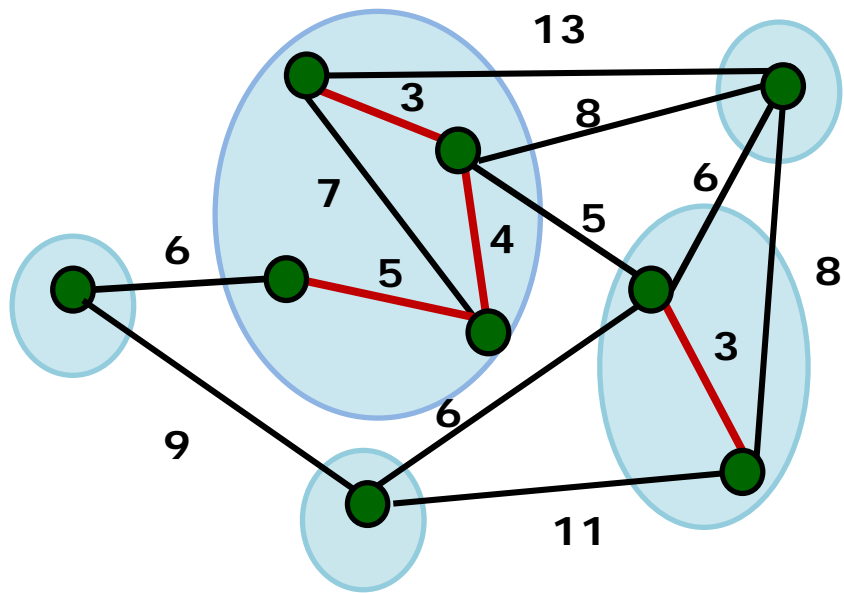
应用：数据分组问题

一组数据(照片, 文件, 生物标本)要把它们按照相关性进行分类.

用相似度函数或“距离”来描述个体之间的差距.

如果分成5类, 使得每类内部的个体尽可能相近, 不同类之间的个体尽可能地“远离”. 如何划分?

应用：数据分组问题



单链聚类

类似于Kruskal算法

- (1) 按照边长从小到大对边排序
- (2) 依次考察当前最短边 e , 如果 e 与 已经选中的边不构成回路, 则把 e 加入集合, 否则跳过 e . 计数图的连通分支个数.
- (3) 直到保留了 k 个连通分支为止.

小结

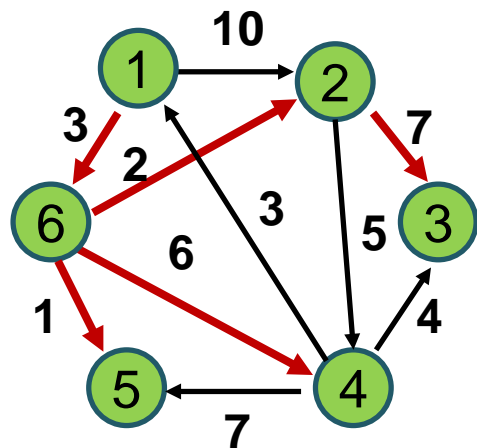
- **Kruskal**算法的贪心策略：在不构成回路条件下选当前最短边
- 正确性证明：对规模归纳
- 时间复杂度： $O(m\log n)$
- 应用：单链聚类

单源最短路径

单源最短路问题

给定带权有向网络 $G=(V,E,W)$, 每条边 $e=\langle i,j \rangle$ 的权 $w(e)$ 为非负实数, 表示从 i 到 j 的距离. **源点** $s \in V$.

求: 从 s 出发到达其它结点的最短路径.



源点: 1

$1 \rightarrow 6 \rightarrow 2$: $short[2] = 5$

$1 \rightarrow 6 \rightarrow 2 \rightarrow 3$: $short[3] = 12$

$1 \rightarrow 6 \rightarrow 4$: $short[4] = 9$

$1 \rightarrow 6 \rightarrow 5$: $short[5] = 4$

$1 \rightarrow 6$: $short[6] = 3$

Dijkstra算法有关概念

$x \in S \Leftrightarrow x \in V$ 且从 s 到 x 的最短路径已经找到

初始: $S = \{ s \}$, $S = V$ 时算法结束

从 s 到 u 相对于 S 的最短路径: 从 s 到 u 且仅经过 S 中顶点的最短路径

$dist[u]$: 从 s 到 u 相对 S 最短路径的长度

$short[u]$: 从 s 到 u 的最短路径的长度

$dist[u] \geq short[u]$

算法设计思想

输入：有向图 $G = (V, E, W)$,

$V = \{ 1, 2, \dots, n \}$, $s = 1$

输出：从 s 到每个顶点的最短路径

1. 初始 $S = \{1\}$
2. 对于 $i \in V - S$, 计算1到 i 的相对 S 的最短路, 长度 $dist[i]$
3. 选择 $V - S$ 中 $dist$ 值最小的 j , 将 j 加入 S , 修改 $V - S$ 中顶点的 $dist$ 值.
4. 继续上述过程, 直到 $S = V$ 为止.

伪码

算法 Dijkstra

1. $S \leftarrow \{ s \}$
2. $dist[s] \leftarrow 0$
3. for $i \in V - \{ s \}$ do
4. $dist[i] \leftarrow w(s,i)$ // s 到 i 没边, $w(s,i)=\infty$
5. while $V - S \neq \emptyset$ do
6. 从 $V - S$ 取相对 S 的最短路径顶点 j
7. $S \leftarrow S \cup \{ j \}$
8. for $i \in V - S$ do
9. if $dist[j] + w(j,i) < dist[i]$
10. then $dist[i] \leftarrow dist[j] + w(j,i)$

更新
dist值

运行实例

输入: $G=\langle V,E,W\rangle$, 源点 1
 $V=\{1,2,3,4,5,6\}$

$S=\{1\}$,

$dist[1]=0$

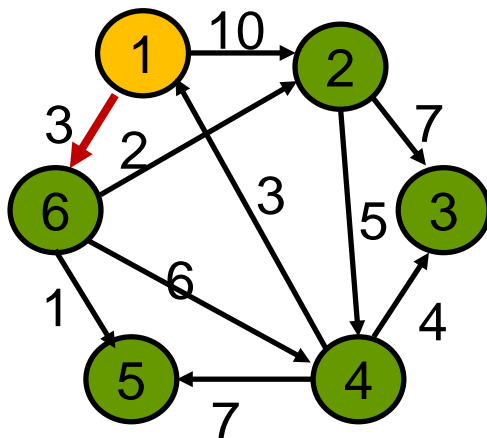
$dist[2]=10$

$dist[6]=3$

$dist[3]=\infty$

$dist[4]=\infty$

$dist[5]=\infty$



实例（续）

$S=\{1,6\}$

$dist[1] = 0$

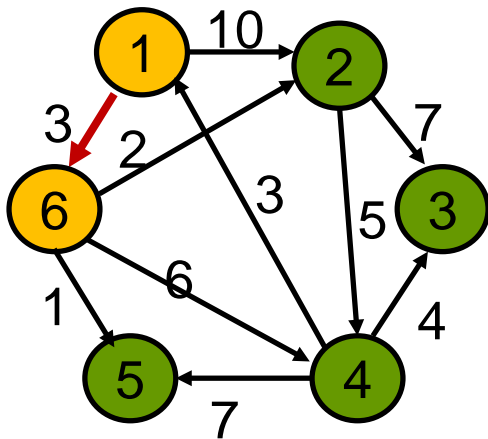
$dist[6] = 3$

$dist[2] = 5$

$dist[4] = 9$

$dist[5] = 4$

$dist[3] = \infty$



运行实例（续）

$S=\{1,6,5\}$

$dist[1]=0$

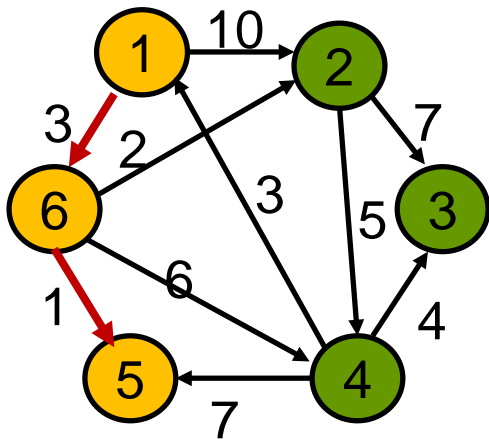
$dist[6]=3$

$dist[5]=4$

$dist[2]=5$

$dist[4]=9$

$dist[3]=\infty$



运行实例（续）

$S = \{1, 6, 5, 2\}$

$dist[1]=0$

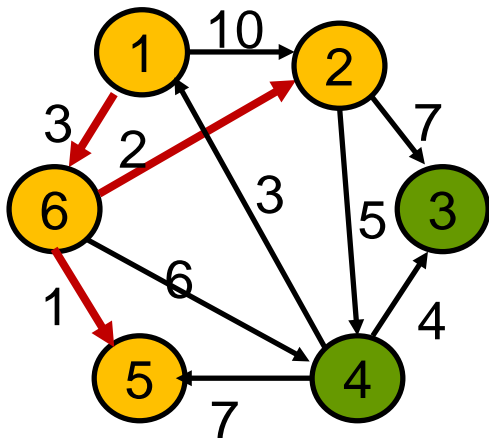
$dist[6]=3$

$dist[5]=4$

$dist[2]=5$

$dist[4]=9$

$dist[3]=12$



运行实例（续）

$S=\{1,6,5,2,4\}$

$dist[1]=0$

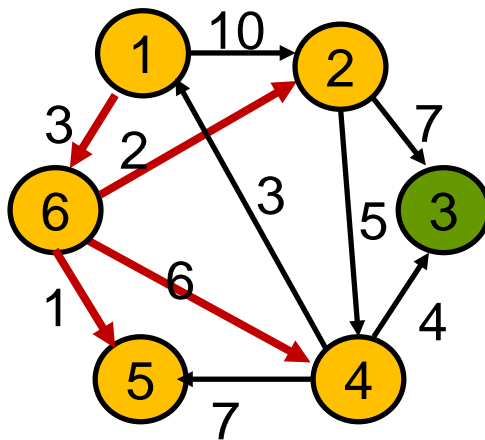
$dist[6]=3$

$dist[5]=4$

$dist[2]=5$

$dist[4]=9$

$dist[3]=12$



运行实例（续）

$S=\{1,6,5,2,4,3\}$

dist [1]=0

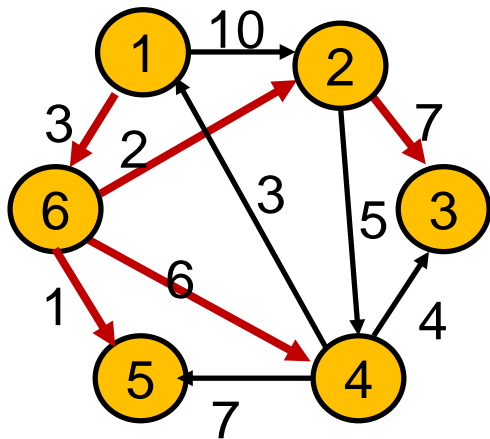
dist [6]=3

dist [5]=4

dist [2]=5

dist [4]=9

dist [3]=12



short[1]=0, *short*[2]=5, *short*[3]=12,

short[4]=9, *short*[5]=4, *short*[6]=3.

小结

- 单源最短路径问题
- Dijkstra算法设计思想及伪码
- 运行实例

Dijkstra算法 的正确性

归纳证明思路

命题：当算法进行到第 k 步时，对于 S 中每个结点 i ,

$$\textit{dist}[i] = \textit{short}[i]$$

归纳基础

$$k = 1, S = \{s\}, \textit{dist}[s] = \textit{short}[s] = 0.$$

归纳步骤

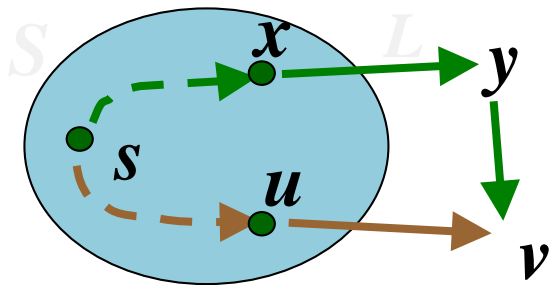
证明：假设命题对 k 为真，则对 $k+1$ 命题也为真.

归纳步骤证明

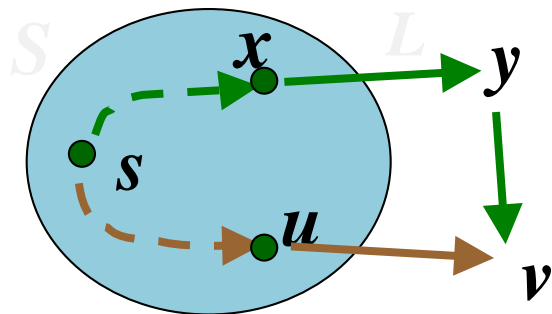
假设命题对 k 为真，考虑 $k+1$ 步算法
选择顶点 v (边 $\langle u, v \rangle$). 需要证明

$$\text{dist}[v] = \text{short}[v]$$

若存在另一条 s - v 路径 L (绿色), 最后一次出 S 的顶点为 x , 经过 $V-S$ 的第一个顶点 y , 再由 y 经过一段在 $V-S$ 中的路径到达 v .



归纳步骤证明（续）



在 $k+1$ 步算法选择顶点 v ，而不是 y ，

$$\text{dist}[v] \leq \text{dist}[y]$$

令 y 到 v 的路径长度为 $d(y, v)$

$$\text{dist}[y] + d(y, v) \leq L$$

于是 $\text{dist}[v] \leq L$ ，即 $\text{dist}[v] = \text{short}[v]$

时间复杂度

- 时间复杂度: $O(nm)$
算法进行 $n-1$ 步
每步挑选1个具有最小 $dist$ 函数值的
结点进入 S , 需要 $O(m)$ 时间
- 选用基于堆实现的优先队列的数据结构, 可以将算法时间复杂度降到 $O(m\log n)$

贪心法小结

- 贪心法适用于组合优化问题.
- 求解过程是多步判断过程，最终的判断序列对应于问题的最优解.
- 判断依据某种“短视的”贪心选择性质，性质的好坏决定了算法的正确性. 贪心性质的选择往往依赖于直觉或者经验.

贪心法小结（续）

- 贪心法正确性证明方法：
 - (1) 直接计算优化函数，贪心法的解恰好取得最优值
 - (2) 数学归纳法（对算法步数或者问题规模归纳）
 - (3) 交换论证
- 证明贪心策略不对：举反例

贪心法小结（续）

- 对于某些不能保证对所有的实例都得到最优解的贪心算法（近似算法），可做参数化分析或者误差分析.
- 贪心法的优势：算法简单，时间和空间复杂性低

贪心法小结（续）

- 几个著名的贪心算法
最小生成树的Prim算法
最小生成树的Kruskal算法
单源最短路的Dijkstra算法