第4章 贪心法

(Greedy Approach)

- 4.1 贪心法的设计思想
- 4.2 贪心法的正确性证明
- 4.3 对贪心法得不到最优解情况的处理
- 4.4 贪心法的典型应用
 - 4.4.1 最优前缀码
 - 4.4.2 最小生成树
 - 4.4.3 单源最短路径

4.1贪心法的设计思想

例4.1 活动选择问题

输入: $S = \{1, 2, ..., n\}$ 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 $\Leftrightarrow s_i \ge f_j$ 或 $s_j \ge f_i$.

求:最大的两两相容的活动集A

实例

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

策略1: 排序使得 $s_1 \le s_2 \le ... \le s_n$,从前向后挑选

策略2: 排序使得 $f_1 - s_1 \le f_2 - s_2 \le ... \le f_n - s_n$, 从前向后挑选

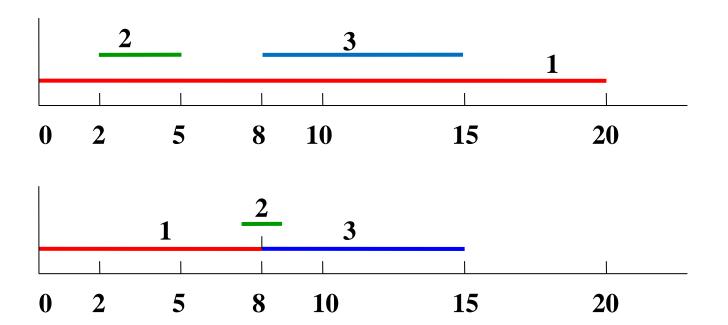
策略3: 排序使得 $f_1 \le f_2 \le ... \le f_n$, 从前向后挑选

以上策略中的挑选都要注意满足相容性条件

两个反例

策略1: $S=\{1, 2, 3\}$, $s_1=0$, $f_1=20$, $s_2=2$, $f_2=5$, $s_3=8$, $f_3=15$

策略2: $S=\{1, 2, 3\}$, $s_1=0, f_1=8, s_2=7, f_2=9, s_3=8, f_3=15$



贪心算法

算法4.1 Greedy Select

```
输入: 活动集 S, s_i, f_i, i=1,2,...,n, 且 f_1 \le ... \le f_n
输出: A \subset S,选中的活动子集
  1. n← length[S] // 活动个数
  2. A \leftarrow \{1\}
  3. j←1 //已选入的最后一个活动的标号
  4. for i \leftarrow 2 to n do
  5. if s_i \ge f_i //判断相容性
  6. then A \leftarrow A \cup \{i\}
             i \leftarrow i
```

8. return A

最后完成时间 $t = \max \{f_k : k \in A\}$

算法运行实例

输入: $S = \{1, 2, \ldots, 10\}$

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:排序+活动选择= $O(n\log n)+O(n)=O(n\log n)$

问题:如何证明该算法对所有的实例都能得到正确的解?

算法的正确性证明

定理4.1 算法Select 执行到第 k 步, 选择 k 项活动 i_1 = 1, i_2 , …, i_k , 那么存在最优解 A 包含 i_1 =1, i_2 , … i_k .

根据定理: 算法至多到第 n 步得到最优解

证: $S=\{1, 2, ..., n\}$ 是活动集,且 $f_1 \le ... \le f_n$

归纳基础: k=1,证明存在最优解包含活动 1.

任取最优解A, A中的活动按截止时间递增排列. 如果A的第一个活动为j, $j \neq 1$, 令

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

由于 $f_1 \leq f_i$, A'也是最优解,且含有1.

算法正确性证明 (续)

归纳步骤: 假设命题对 k 为真,证明对 k+1 也为真.

算法执行到第 k 步, 选择了活动 i_1 =1, i_2 , ..., i_k , 根据归纳假设存在最优解 A 包含 i_1 =1, i_2 , ..., i_k ,

A中剩下的活动选自集合 $S'=\{i \mid i \in S, s_i \geq f_k\}$, 且

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

其中B是S'的最优解. ($\underline{\overline{S}}$ 不然, \underline{S} '的最优解为B*, \underline{B} *的活动比B多,那么B* \cup {1, i_2 , ..., i_k }是S 的最优解,且比A的活动多,与A 的最优性矛盾.)

根据归纳基础,存在 S'的最优解B'含有S'中的第一个活动,即 i_{k+1} ,且|B'|=|B|,于是

$$\{i_1,i_2,...,i_k\} \cup B' = \{i_1,i_2,...,i_k,i_{k+1}\} \cup (B'-\{i_{k+1}\})$$

也是原问题的最优解.

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) 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成败.
- (4) 贪心法必须进行正确性证明.

贪心法的优势:

算法简单,时间和空间复杂性低.

4.2 贪心法的正确性证明

数学归纳法

- 1. 叙述一个描述算法正确性的命题P(n),n为算法步数或者问题规模
- 2. 归纳基础: P(1) 或 $P(n_0)$ 为真, n_0 为某个自然数
- 3. 归纳步骤: $P(k) \Rightarrow P(k+1)$ 第一数学归纳法

 $\forall k(k < n)P(k) \Rightarrow P(n)$ 第二数学归纳法

交换论证

- 1. 分析算法的解的结构特征
- 2. 从一个最优解逐步进行结构变换(替换成分、交换次序等) 得到一个新的解(结构上与贪心算法的解更接近)
- 3. 证明:上述变换最终得到算法的解,且变换在有限步结束,每步变换都保持解的最优性不降低.

最优装载 Loading

例4.2 最优装载

n 个集装箱1, 2, ..., 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. 问如何装使得船上的集 装箱最多? 不妨设 $w_i \leq C$.

$$\max \sum_{i=1}^{n} x_{i}$$

$$\sum_{i=1}^{n} w_{i} x_{i} \leq C$$

$$x_{i} = 0,1 \quad i = 1,2,...,n$$

贪心法:将集装箱按照从轻到重排序,轻者先装.

正确性证明

命题P(n),n为算法 步数或者问题规模

题目:对装载问题将箱子从轻到重排序后, $N=\{1,2,...,n\}$,第i个箱子重量 w_i ,限重C.

思路1:按照"轻者先装"贪心算法,执行到第k步,选择了前k个箱子1,2,...,k,那么存在最优解I包含这k个箱子。

证: 归纳基础: k=1,假设一个最优解I'中最轻的箱子为j,若j不为1,用箱子1替换I'中的j得到某解I,由于 $w_1 \leq w_j$,I必然也是最优解;

归纳步骤: 假设第k步时命题成立,即最优解 I中包含前k个最轻的箱子,不妨设 $\sum_{i=1}^{k+1} w_i \leq C$. 对于新的装载问题 $N'=\{k+1,k+2,...,n\}$,限重 $C'=C-\sum_{i=1}^k w_i$,由归纳基础知,必有某最优解I'包含k+1. 那么对于原问题 $N=N'\cup\{1,...,k\}$, $C=C'+\sum_{i=1}^k w_i$,必然有 $I=I'\cup\{1,...,k\}$ 是最优解,即 $\{1,...,k+1\}$ 包含在最优解I中。

若不然,存在包含 $\{1, ..., k\}$ 的 N 的最优解 I^* (\underline{F} I^* 中没有 $\{1, ..., k\}$ \underline{H} $\{1, ..., k\}$ 替换 I^* 中前k个最轻箱子可得另一最优解),且 $|I^*| > |I|$; 那么 $I^* - \{1, ..., k\}$ 是关于 N'和C'的解且 $|I^* - \{1, ..., k\}| > |I - \{1, ..., k\}| = |I'|$,与 I' 的最优性矛盾.

正确性证明

思路2,定理4.2 对装载问题任何规模为k 的输入,"轻者优先"贪心法都可以得到最优解. ($N=\{1,2,...,n\}$,第i个箱子重量 w_i ,且为升序排列,限重C.)

证: k=1, 只有1个箱子,算法显然正确.

假设规模为k时命题成立,即对于规模为 k 个箱子的装载问题,贪心法都可以得到最优解.

考虑规模为k+1的问题, $N=\{1,2,\ldots,k+1\}$,限重C. 令 $N'=\{2,3,\ldots,k+1\}=N-\{1\}$, $C'=C-w_1$,则为规模为k的装载问题. 由归纳假设知对其应用贪心法可得到最优解I'. 再考虑原问题 $N=N'+\{1\}$,令 $I=I'\cup\{1\}$,则 I (算法解)是关于 N 的最优解.

若不然,存在包含 1 的 N 的最优解 I^* (若 I^* 中没有1,<u>用 1</u> 替换 I^* 中最轻箱子可得另一最优解),且 $|I^*| > |I|$; 那么 $I^* - \{1\}$ 是关于 N' 和 C' 的解且 $|I^* - \{1\}| > |I - \{1\}| = |I'|$ 与 I' 的最优性矛盾.

最小延迟调度

例4.3 最小延迟调度

给定客户集合A, $\forall i \in A$, t_i 为服务时间, d_i 为完成时间, t_i , d_i 为正整数. 一个调度是函数 $f: A \rightarrow \mathbb{N}$,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

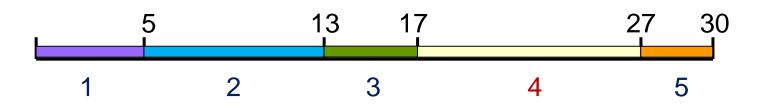
$$\min_{f}\{\max_{i\in A}\{f(i)+t_i-d_i\}\}$$

 $\forall i, j \in A, i \neq j, f(i) + t_i \leq f(j) \text{ or } f(j) + t_i \leq f(i)$

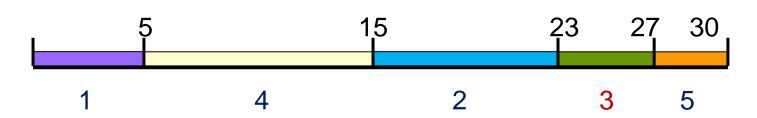
实例

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

调度1: $f_1(1)=0$, $f_1(2)=5$, $f_1(3)=13$, $f_1(4)=17$, $f_1(5)=27$ 各任务延迟: 0, 1, 2, 16, 10; 最大延迟: 16



调度2: $f_2(1)=0$, $f_2(2)=15$, $f_2(3)=23$, $f_2(4)=5$, $f_2(5)=27$ 各任务延迟: 0, 11, 12, 4, 10; 最大延迟: 12



贪心策略选择

贪心策略1:按照 t_i 从小到大安排任务

贪心策略2:按照 $d_i - t_i$ 从小到大安排任务

贪心策略3:按照 d_i 从小到大安排任务

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: $t_1=1, d_1=2, t_2=10, d_2=10$

算法设计

算法4.3 Schedule

输入: *A*, *T*, *D*

输出: f

- 1. 排序A使得 $d_1 \le d_2 \le ... \le d_n$
- 2. $f(1) \leftarrow 0$
- 3. *i*←2
- 3. while $i \le n$ do
- 4. $f(i) \leftarrow f(i-1) + t_{i-1}$ //任务i-1结束时刻是任务i 开始时刻
- 5. $i\leftarrow i+1$

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

该贪心算法的解的性质:

- (1) 没有空闲时间, 没有逆序.
- (2) 逆序 (i, j): f(i) < f(j) 且 $d_i > d_j$

引理4.1 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, \ldots, i_k 必被连续安排.在这k个客户中最大延迟是最后一个客户,被延迟的时间是

$$t_0 + \sum_{j=1}^k t_{i_j} - d \qquad t_0$$
为开始安排 k 个客户的时刻

与 i_1, i_2, \ldots, i_k 的排列次序无关.

交换论证

证明思想:从一个没有空闲时间的最优解出发,在不改变最优性的条件下,转变成没有逆序的解.根据引理1,这个解和算法的解具有相同的最大延迟.

证明要点

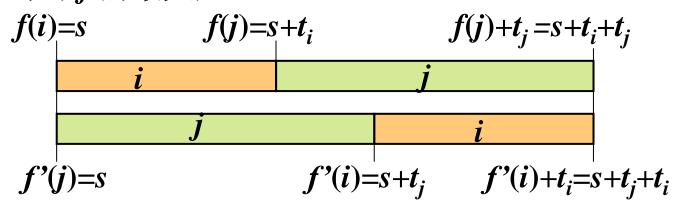
- (1) 相邻逆序的存在性:如果一个最优调度存在逆序,那么存在 i < n 使得 (i, i+1) 构成一个逆序.
- (2) 交換相邻的逆序i和j,得到的解的调度仍旧最优.
- (3) 每次交换后逆序数减1,至多经过 n(n-1)/2 次交换得到一个没有逆序的最 优调度.

定理4.3 在一个没有空闲时间的最优解中,最大延迟是r,如果仅对具有相邻逆序的客户进行交换,得到的解的最大延迟不会超过r。

交换相邻逆序 (i,j)不影响最优性

f交换相邻逆序任务i和j,得到调度f

- (1) 交换 i, j 对其他客户的延迟时间没影响
- (2) 交换后不增加 j 的延迟
- (3) i 在 f'的延迟delay(f', i)小于 j 在 f 的延迟 delay(f, j),因此小于 f 的最大延迟 r



$$\begin{aligned} \operatorname{delay}(f',i) &= s + t_j + t_i - d_i < \operatorname{delay}(f,j) \le r \\ \operatorname{delay}(f,j) &= s + t_i + t_j - d_j \end{aligned} \qquad \begin{aligned} d_j &< d_i \Rightarrow \operatorname{delay}(f',i) < \operatorname{delay}(f,j) \end{aligned}$$

最小延迟调度证明小结

证明步骤总结:

第一步:没有空闲、没有逆序的解等价,即它们最大延迟相同;

第二步:如果一个最优解有空闲,则去掉该空闲仍为最优解;

第三步: 只需证: 没有空闲、有逆序的最优解,可以转化为没有空闲、没有逆序的最优解;

第四步:由于逆序可以通过有限步相邻逆序交换顺序,可 以转化为没有逆序的等价解.

因此第三步等价于证:没有空闲、有逆序的最优解,经过一次相邻逆序交换,仍未最优解。

4.3 得不到最优解的处理方法

讨论对于哪些输入贪心法能得到最优解:输入条件讨论贪心法的解最坏情况下与最优解的误差(见第8章)

例4.4 找零钱问题

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

令选用第i种硬币的数目是 x_i , i=1,2,...,n

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

$$\sum_{i=1}^{n} v_i x_i = Y, \quad x_i \in \mathbb{N}, \quad i = 1, 2, ..., n$$

动态规划算法

属于整数规划问题,动态规划算法可以得到最优解设 $F_k(y)$ 表示用前 k 种零钱,总钱数为 y 的最小重量递推方程

$$F_{k+1}(y) = \min_{0 \le x_{k+1} \le \left[\frac{y}{v_{k+1}}\right]} \{F_k(y - v_{k+1}x_{k+1}) + w_{k+1}x_{k+1}\}$$

$$F_1(y) = w_1 \left[\frac{y}{v_1}\right] = w_1 y$$

$$k = 2, ..., n, \quad y = 0, 1, ..., Y$$

Greedy算法

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

使用前k种零钱,总钱数为y贪心法的总重为 $G_k(y)$,则有如下递推方程

$$G_{k+1}(y) = w_{k+1} \left[\frac{y}{v_{k+1}} \right] + G_k(y \mod v_{k+1}) \quad k > 1$$

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

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

贪心法解: $x_4=1, x_2=2, x_1=x_3=0$, 总重3.

最优解: $x_3=2, x_1=x_2=x_4=0$, 总重2.

动态规划与贪心算法

动态规划: $O(ny^2)$

$$F_{k+1}(y) = \min_{0 \le x_{k+1} \le \left\lfloor \frac{y}{v_{k+1}} \right\rfloor} \{ F_k(y - v_{k+1} x_{k+1}) + w_{k+1} x_{k+1} \}$$

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

$$k = 2,...,n$$
, $y = 0,1,...,Y$

贪心法: O(n)

$$G_{k+1}(y) = w_{k+1} \left[\frac{y}{v_{k+1}} \right] + G_k(y \mod v_{k+1}) \quad k > 1$$

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

n=1,2 贪心法得到最优解

n = 1 只有一种零钱, $F_1(y) = G_1(y)$ n = 2,使用价值大的钱越多 $(x_2$ 越大),得到的解越好

$$F_{2}(y) = \min_{0 \le x_{2} \le \lfloor y/v_{2} \rfloor} \{F_{1}(y - v_{2}x_{2}) + w_{2}x_{2}\}$$

$$[F_{1}(y - v_{2}x_{2}) + w_{2}x_{2}]$$

$$-[F_{1}(y - v_{2}(x_{2} + \delta)) + w_{2}(x_{2} + \delta)]$$

$$= [w_{1}(y - v_{2}x_{2}) + w_{2}x_{2}]$$

$$-[w_{1}(y - v_{2}x_{2} - v_{2}\delta) + w_{2}x_{2} + w_{2}\delta]$$

$$= w_{1}v_{2}\delta - w_{2}\delta = \delta(w_{1}v_{2} - w_{2}) \ge 0$$
所以 $F_{2}(y) = G_{2}(y)$

n>2得到最优解的判定条件

定理4.5 对每个正整数 k,假设对所有非负整数 y 有 $G_k(y)$ = $F_k(y)$,那么 $G_{k+1}(y) \le G_k(y) \Leftrightarrow F_{k+1}(y) = G_{k+1}(y)$.

定理4.6 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 $0 \le \delta < v_k$, $v_k < v_{k+1}$, 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) $G_{k+1}(pv_k) = F_{k+1}(pv_k)$;
- $(3) w_{k+1} + G_k(\delta) \le p w_k.$

条件(3)需 O(k) 时间验证 $G_{k+1}(y)=F_{k+1}(y)$,整个验证时间为 $O(n^2)$

实例

$$v_{k+1} = pv_k - \delta, \quad 0 \le \delta < v_k, \quad p \in \mathbf{Z}^+$$

$$w_{k+1} + G_k(\delta) \le pw_k$$

例4.5
$$v_1 = 1$$
, $v_2 = 5$, $v_3 = 14$, $v_4 = 18$, $w_i = 1$, $i = 1, 2, 3, 4$.

对一切 y 有
$$G_1(y)=F_1(y)$$
, $G_2(y)=F_2(y)$.

验证
$$G_3(y) = F_3(y)$$

$$v_3 = pv_2 - \delta \Rightarrow p = 3, \delta = 1.$$
 $v_4 = pv_3 - \delta \Rightarrow p = 2, \delta = 10$

$$w_3+G_2(\delta)=1+1=2$$
 $w_4+G_3(\delta)=1+2=3$

$$pw_2 = 3 \times 1 = 3$$
 $pw_3 = 2 \times 1 = 2$

$$w_3 + G_2(\delta) \le p \ w_2$$
 $w_4 + G_3(\delta) > p w_3$

结论:
$$G_3(y) = F_3(y)$$
, 对于 $y = pv_3 = 28$, $G_4(y) > F_4(y)$

4.4 贪心法的典型应用

4.4.1 最优前缀码

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

前缀码的二叉树及权值

前缀码: {00000,00001,0001,001,01,100,101,11}

频率: 00000:5%, 00001:5%, 0001:10%, 001:15%,

01: 25%, 100: 10%, 101: 10%, 11: 20%

平均的二进制位数

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

00000

$$B = [(5+5) \times 5 + 10 \times 4]$$

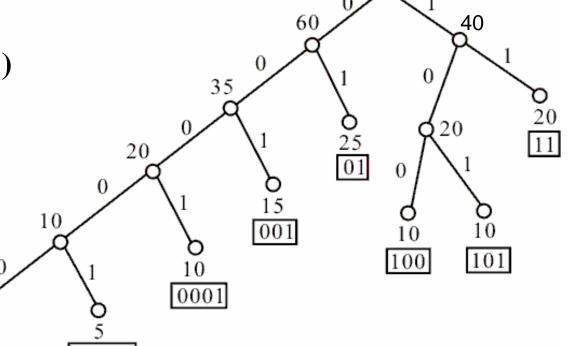
$$+(15+10+10)\times 3$$

$$+(25+20)\times2]/100$$

=2.85

最优前缀码

权值B最小



最优前缀码问题

例4.6 最优前缀码 给定字符集 $C=\{x_1, x_2, ..., x_n\}$ 和每个字符的频率 $f(x_i)$, i=1,2,...,n, 求关于C 的一个最优前缀码.

算法4.4 Huffman(C)

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

输出: Q //队列

- 1. $n \leftarrow |C|$
- $2. Q \leftarrow C$ //按频率递增构成队列Q
- 3. for $i \leftarrow 1$ to n-1 do
- **4.** *z*←Allocate-Node() // 生成结点 *z*
- 5. z.left←Q中最小元 // 取出Q最小元作z的左儿子
- 6. z.right←Q中最小元 // 取出Q最小元作z的右儿子
- 7. $f(z) \leftarrow f(x) + f(y)$
- 8. Insert(Q,z) // 将z插入Q
- 9. return Q

实例

d: 16; e: 9; f: 5

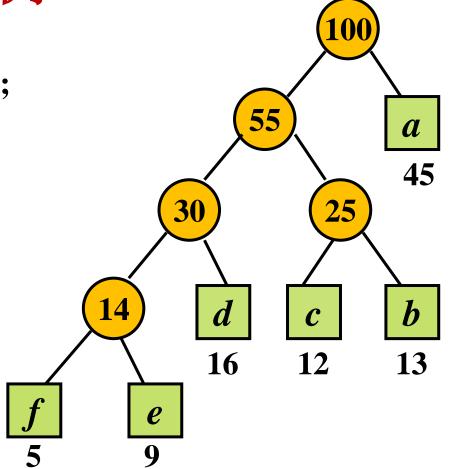
编码:

$$d$$
--001, c --010,

平均位数:

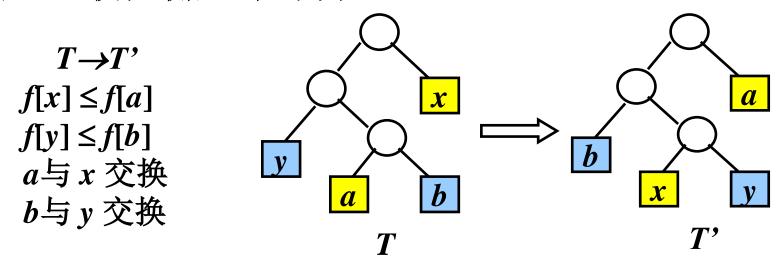
$$4 \times (0.05 + 0.09)$$

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



算法正确性证明:引理4.2

引理4.2 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 的码字等长,且仅在最后一位不同.



则 T与 T' 的权之差为

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

其中 $d_T(i)$ 为i在T中的层数(i到根的距离)

引理4.3

引理4.3 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).

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)

$$d_T(x) = d_T(y) = d_T$$
, $(z) + 1$.
$$B(T) = \sum_{i \in T} f(i)d_T(i) = \sum_{i \in T, i \neq x, y} f(i)d_T(i) + f(x)d_T(x) + f(y)d_T(y)$$

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

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

证明: 归纳法

定理4.7 Haffman 算法对任意规模为 $n(n \ge 2)$ 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 n=2,字符集 $C=\{x_1,x_2\}$,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 $C=\{x_1,x_2,...,x_{k+1}\}$, 其中 $x_1,x_2\in C$ 是频率最小的两个字符. 令

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

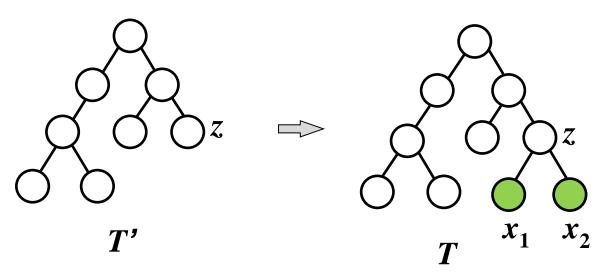
根据归纳假设,Huffman算法得到一棵关于字符集 C'、频率 f(z) 和 $f(x_i)$ (i=3,4,...,k+1)的最优前缀码的二叉树 T'.

证明: 归纳法(续)

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

如若不然,存在更优的树 T^* . 根据引理4.2,其最深层树叶是 x_1, x_2 ,且 $B(T^*) < B(T)$. 去掉 T^* 中的 x_1 和 x_2 ,根据引理4.3,所得二叉树 T^* ,满足

 $B(T^*') = B(T^*) - (f(x_1) + f(x_2)) < B(T) - (f(x_1) + f(x_2)) = B(T')$ 与 T'是一棵关于C'的最优前缀码的二叉树矛盾.



Huffman树应用:文件归并

例4.7 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的文件.

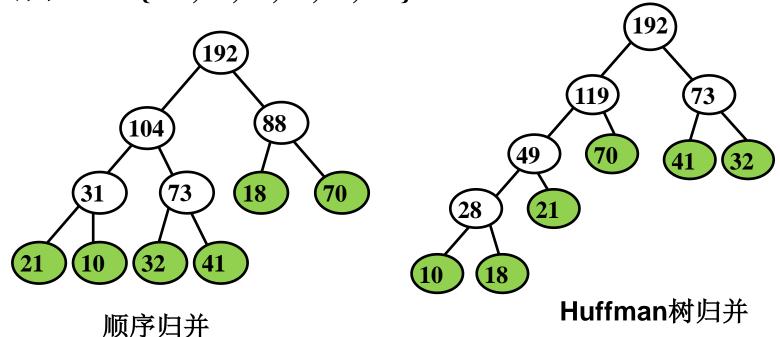
归并过程对应于二叉树:文件为树叶. f_i 与 f_j 归并的文件是它们的父结点.

归并代价(最多的比较次数): 结点 f_i 与 f_j 归并代价为 f_i + f_j -1. 总的代价: 每个文件 (树叶)的深度乘以文件大小之和再减掉 归并次数 n-1

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

实例

实例: $S = \{21,10,32,41,18,70\}$



代价

顺序归并: (21+10+32+41)×3+(18+70)×2-5=483

Huffman树归并: (10+18)×4+21×3+(70+41+32)×2-5=456

4.4.2 最小生成树

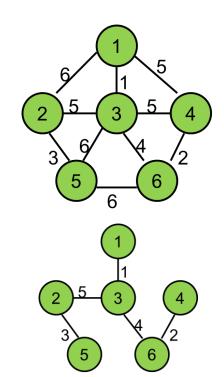
无向连通带权图 G=(V,E,W), $w(e) \in W$ 是边e的权. G的一棵 生成树是包含了G的所有顶点的树, 树中各边的权之和称为 树的权,具有最小权的生成树称为 G 的最小生成树.

命题4.1 设G是n 阶连通图,那么

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

问题:给定连通带权图G,求G的一棵最小生成树.

算法: Prim算法和 Kruskal算法



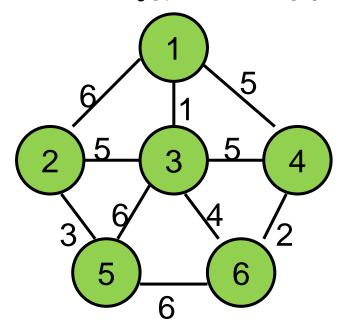
算法4.5 Prim

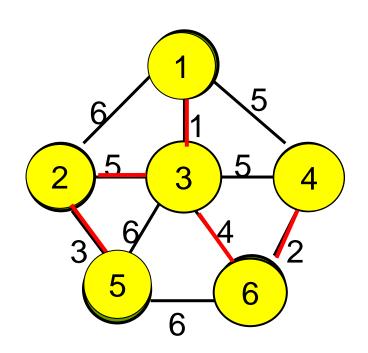
Prim算法

输入:连通图 $G = \langle V, E, W \rangle$

输出: G 的最小生成树T

- 1. $S \leftarrow \{1\}; T \leftarrow \emptyset$
- 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e的权最小
- 4. $S \leftarrow S \cup \{j\}, T \leftarrow T \cup \{e\}$





正确性证明

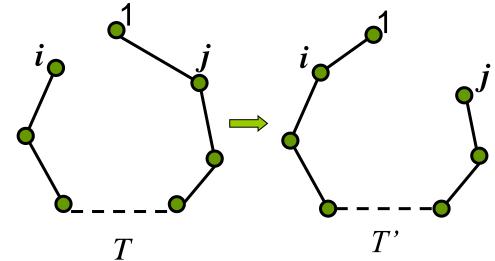
对步数归纳

定理4.8 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.

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的另一条边为 (1,j), 令 $T'=(T-\{(1,j)\})\cup\{(1,i)\}$, 则 T'也是生成树, 且 $W(T')\leq W(T)$.



正确性证明(续)

归纳步骤:

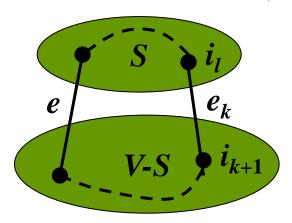
假设算法进行了k–1步,生成树的边为 e_1 , e_2 ,..., e_{k-1} ,这些边的 k 个端点构成集合S. 由归纳假设存在G 的一棵最小生成树T 包含这些边.

算法第k 步选择了顶点 i_{k+1} ,则 i_{k+1} 到S中顶点的边权最小,设 这条边为 $e_k=(i_{k+1},i_l)$. 假设T不含有 e_k ,则将 e_k 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

$$T *=(T-\{e\}) \cup \{e_k\},$$

则T*是G的一棵生成树,包含 $e_1,e_2,...,e_k,W(T^*) \leq W(T)$.

算法时间: $T(n)=O(n^2)$



Kruskal算法

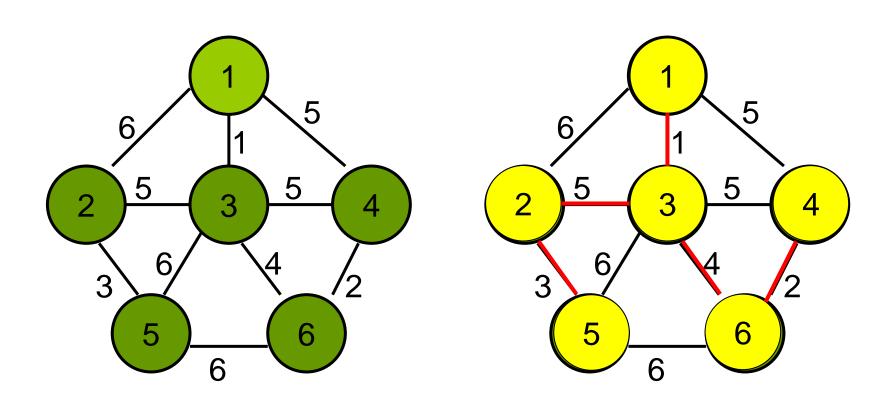
算法4.6 Kruskal

输入:连通图 $G=\langle V,E,W\rangle$ // 顶点数n,边数m

输出: G的最小生成树

- 1. 按权从小到大排序G中的边,使得 $E = \{e_1, e_2, ..., e_m\}$
- 2. *T*←Ø
- 3. repeat
- 4. $e \leftarrow E$ 中的最短边
- 5. if e的两端点不在同一个连通分支
- 6. then $T \leftarrow T \cup \{e\}$
- 7. $E \leftarrow E \{e\}$
- 8. until T包含了n-1条边

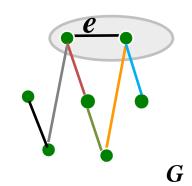
实例



Kruskal算法正确性证明

定理4.9 对任意 n > 1, 算法对 n 阶图得到一棵最小生成树.

证明 n = 2, 只有一条边,命题显然为真。 假设对于n个顶点的图算法正确,考虑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'. 根据归纳假设,由算法存在G'的最小生成树T'.令T=T ' $\cup \{e\}$,则T 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^* 中短接 e 得到G'的生成树 T^* -{e},且 $W(T^*$ -{e}) = $W(T^*)$ -w(e) < W(T)-w(e) = W(T'),

粒技 e G'

与T'的最优性矛盾.

算法的实现与时间复杂度

引入连通分支标记数组FIND[].

如G的顶点集合 $V = \{1,2,3,4,5,6,7,8\}$,初始连通分支标记数组 FIND=[1,2,3,4,5,6,7,8].

- 若 e_1 =(2,3)是权最小的边,则算法首先选择该边,2、3两个点连通后标记改为相同,如令Find[3]=2.
- 若当前连通分支为 $\{1,5,7,8\}$ 、 $\{2,3,6\}$ 、 $\{4\}$ 对应标记数组为 FIND=[1,2,2,4,1,2,1,1].需要选择 e_2 =(5,6),由于Find[5] \neq FIND [6],5、6不在同一分支,可以添加该边. 此时,需要 修改5或6所在分支集合的标记,将较小分支改为较大分支 标记,则此处令FIND [2]= FIND [3]= FIND [6]=1.
- 选择较小分支集合中的顶点标记更新,可以保证对于任一顶点 i , 修改一次Find[i] , 则i所在的分支合并后规模至少翻一倍. 那么 i 最多需要 k ($2^k \le n$)次修改即可完成最小生成树,因此 $k \le logn$. 所有顶点标记需要修改的次数为O(nlogn).

算法的实现与时间复杂度

数据结构:

建立FIND数组,FIND[i] 是顶点i 的连通分支标记.

- (1) 初始FIND[*i*]=*i*.
- (2) 两个连通分支合并,则将较小分支顶点的FIND值更新为 较大分支的标记

时间复杂度:

- (1) 每个顶点至多更新logn次,建立和更新FIND数组的总时间为O(nlogn)
- (2) 算法时间为

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

边排序 FIND数组 其他

最小生成树算法小结

- 两种算法,Prim算法和Kruskal算法
 - Prim算法时间复杂度是 $O(n^2)$
 - Kruskal算法时间复杂度是O(mlogn)
- 如何选择算法?
 - 如果图中含有较多的边,例如 $m=\Theta(n^2)$,此时 Kruskal算法时间复杂度是 $O(n^2\log n)$,选择 Prim算法更好
 - 如果是稀疏图,边比较少,如 $m=\Theta(n)$,此时 Kruskal算法时间复杂度是 $O(n\log n)$,效率比 Prim更高

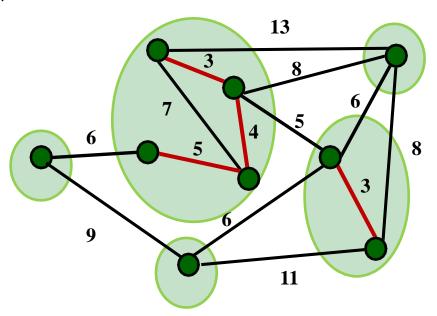
最小生成树的应用

• 最小生成树常被用在网络路由、聚类分析等算法中

例: 设集合 $S=\{1,2,...,n\}$, 对 $\forall i,j \in S$, $i \neq j$, d(i,j)=d(j,i)表示i = j的相似度,假设需要将S划分成k个子集 C_1 , C_2 ,..., C_k , 聚类 $L=\{C_1,C_2,...,C_k\}$ 的间隔定义为: $D(L)=\min(d\{i,j\}|i\in C_t,j\in C_s,1\leq t < s \leq k)$. 给定S和S集合中元素的相似度,目标是寻找使得D(L)达到最大的k聚类L.

采用类似于Kruskal算法:令S是顶点集,d(i,j)表示顶点i到j的边长,得到无向带权图G.

- 1. 对边长从小到大排序.
- 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.



4.4.3 单源最短路径

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.

Dijkstra算法:

 $x \in S \Leftrightarrow x \in V$ 且从 s 到 x 的最短路径长度已知初始: $S = \{s\}$, 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 的相对于S 的最短路径的长度 short[u]: 从 s 到 u 的最短路径的长

 $dist[u] \ge short[u]$

Dijkstra算法

算法4.7 Dijkstra

输入: 带权有向图 $G=\langle V,E,W\rangle$, 源点 $s\in V$

输出:从 s 到每个结点 i 的最短路径

- 1. $S \leftarrow \{s\}$
- 2. $dist[s] \leftarrow 0$
- 3. for $i \in V \{s\}$ do
- 4. dist[i]←w(s,i) // 如果 s 到 i 没有边, w(s,i)=∞
- 5. while $V-S \neq \emptyset$ do
- 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[i]

实例

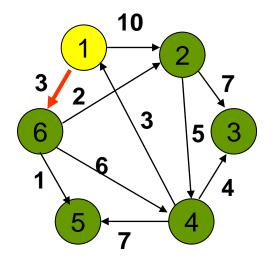
S={1},

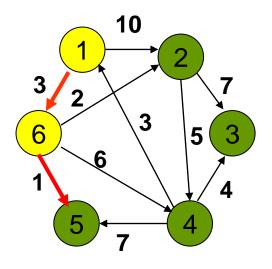
$$dist[1]=0$$

 $dist[2]=10$, $dist[6]=3$
 $dist[3]=dist[4]=dist[5]=\infty$

$$S=\{1,6\},\ dist[1]=0, \ dist[6]=3$$

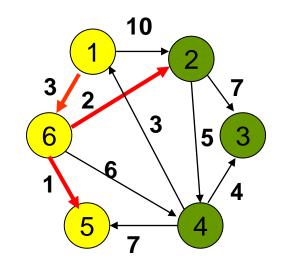
 $dist[2]=5, \ dist[4]=9, \ dist[5]=4$
 $dist[3]=\infty$

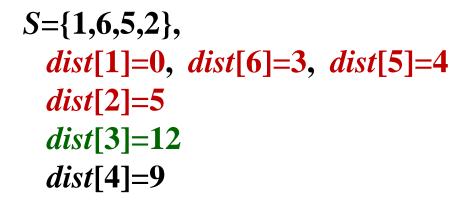


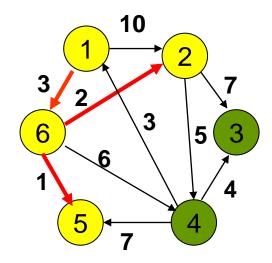


实例 (续)

```
S=\{1,6,5\},\ dist[1]=0,\ dist[6]=3,\ dist[5]=4\ dist[2]=5,\ dist[4]=9,\ dist[3]=\infty
```



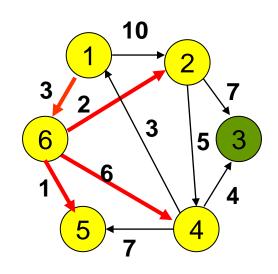


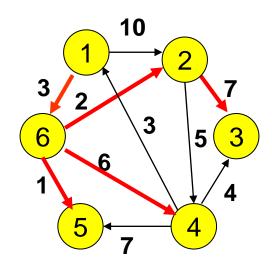


实例(续)

解:

short[1]=0, short[2]=5, short[3]=12, short[4]=9, short[5]=4, short[6]=3.





算法正确性证明

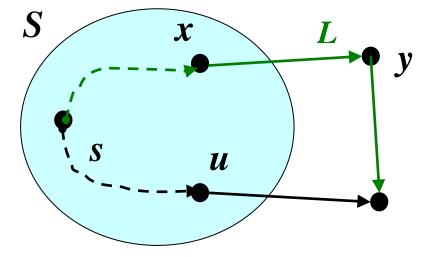
定理4.10 当算法进行到第k步时,对于S中每个结点i,

dist[i] = short[i]

归纳基础 k=1, $S=\{s\}$, dist[s]=short[s]=0, 命题为真. 归纳步骤 假设命题对于k 为真. 考虑 k+1步, 选择顶点v (边 < u, v>). 假若存在另一条 s-v 路径 L (绿色),最后一次出S的顶点为x, 在这次从S 中出来后经过V-S 的第一个顶点为y.

 $dist[v] \le dist[y]$ //v先被选 $\le dist[y] + d(y,v) = L$

dist[v]=short[v]



算法时间复杂度

算法4.7 Dijkstra

输入: 带权有向图 $G=\langle V,E,W\rangle$, 源点 $s\in V$

输出: 从 s 到每个结点 i 的最短路径

- 1. $S \leftarrow \{s\}$
- 2. $dist[s] \leftarrow 0$
- 3. for $i \in V \{s\}$ do
- 4. dist[i]←w(s,i) // 如果 s 到 i 没有边, w(s,i)=∞
- 5. while $V-S \neq \emptyset$ do
- 6. 从V-S 中取出具有相对S的最短路径的顶点i
- 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[i]

- 时间复杂度: O(n²)
 - 算法进行n步,每步选一个结点放进S
 - 每步需要修改V-S中节点得dist值,每个值需要O(1),每步修改需要O(n)复杂度

贪心法小结

- (1) 适用于优化问题, 求解过程是多步判断.判断的依据是局部最优策略, 使目标值达到最大(或最小), 与前面的子问题计算结果无关.
- (2) 局部最优策略的选择是算法正确性的关键.
- (3) 正确性证明方法: 数学归纳法、交换论证. 使用数学归纳法主要通过对算法步数或者问题规模进行归纳. 如果要证明贪心策略是错误的,只需举出反例.
- (4) 自顶向下求解,通过选择将问题归约为小的子问题.
- (5) 如果贪心法得不到最优解,可以对问题的输入进行分析或者估计算法的近似比.
- (6) 如果对原始数据排序之后,贪心法往往是一轮处理,时间复杂度和空间复杂度低.