



# 近似算法

东南大学计算机学院 方效林

## 本章内容

- 近似算法的基本概念
- 顶点覆盖问题
- 集合覆盖问题
- 旅行商问题
- 子集和问题
- 线性规划

# 近似算法的基本概念

- 实际应用中很多问题都是NP-完全问题
- 求解NP-完全问题很难
  - 若NP-完全问题输入规模很小，可指数级穷举搜索
  - 否则，用多项式算法近似

# 近似算法的基本概念

- 近似算法
  - 能够给出一个优化问题的近似优化解的算法
  - 主要解决优化问题(最大化、最小化)
- 近似算法的时间复杂度分析
  - 分析方法与传统算法一致
- 近似算法的近似度(近似解与优化解的差距)
  - Ratio Bound
  - 相对误差

# 近似算法的基本概念

## ■ Ratio Bound

- 设A是一个优化问题的近似解，A的Ratio Bound为 $B(n)$ ，则
- $\max \left\{ \frac{A}{OPT}, \frac{OPT}{A} \right\} \leq B(n)$
- 若问题是最大化问题，则  $\max \left\{ \frac{A}{OPT}, \frac{OPT}{A} \right\} = \frac{OPT}{A}$
- 若问题是最小化问题，则  $\max \left\{ \frac{A}{OPT}, \frac{OPT}{A} \right\} = \frac{A}{OPT}$
- Ratio Bound越大，近似解越坏

# 近似算法的基本概念

## ■ 相对误差

- 设A是一个优化问题的近似解，A的相对误差为
$$\frac{|A-OPT|}{OPT}$$

## ■ 相对误差界

- $$\frac{|A-OPT|}{OPT} \leq \varepsilon(n)$$

# 近似算法的基本概念

## ■ 相对误差与Ratio Bound关系

- $\varepsilon(n) \leq B(n) - 1$

- 对于最小化问题

- $\varepsilon(n) = \frac{|A - OPT|}{OPT} = \frac{A - OPT}{OPT} = \frac{A}{OPT} - 1 = B(n) - 1$

- 对于最大化问题

- $\varepsilon(n) = \frac{|A - OPT|}{OPT} = \frac{OPT - A}{OPT} = \frac{OPT/A - 1}{OPT/A} = \frac{B(n) - 1}{B(n)} \leq B(n) - 1$

## ■ 只要求出了Ratio Bound, 就求出了相对误差

## 顶点覆盖问题

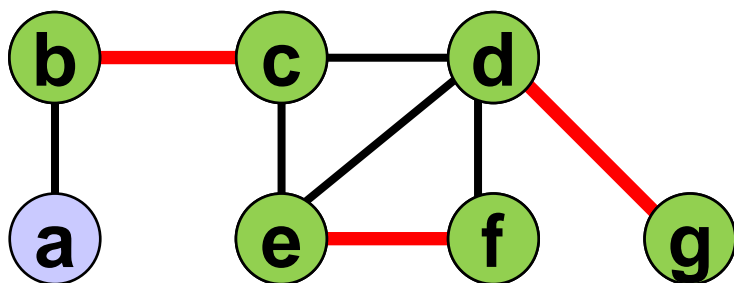
- 输入：无向图  $G = (V, E)$
- 输出：  $A \subseteq V$ ，满足
  - $\forall (u, v) \in E$ ，其中  $u \in A$  或者  $v \in A$
  - 且  $|A|$  大小最小

顶点覆盖是NP-完全问题

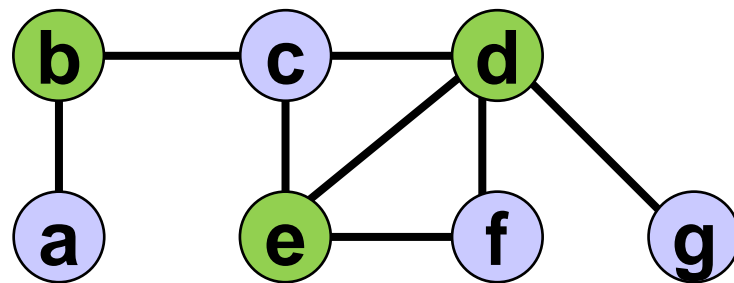


# 顶点覆盖问题

- 近似算法A的基本思想
  - 随机选一条边(u,v)，删除与u或v相连的边
  - 重复，直到无边，将选中的边的端点作为结果



算法解{b,c,e,f,d,g}



最优解{b,c,d}

# 顶点覆盖问题

## ■ 近似算法A性能分析

- 时间复杂度为 $O(|E|)$

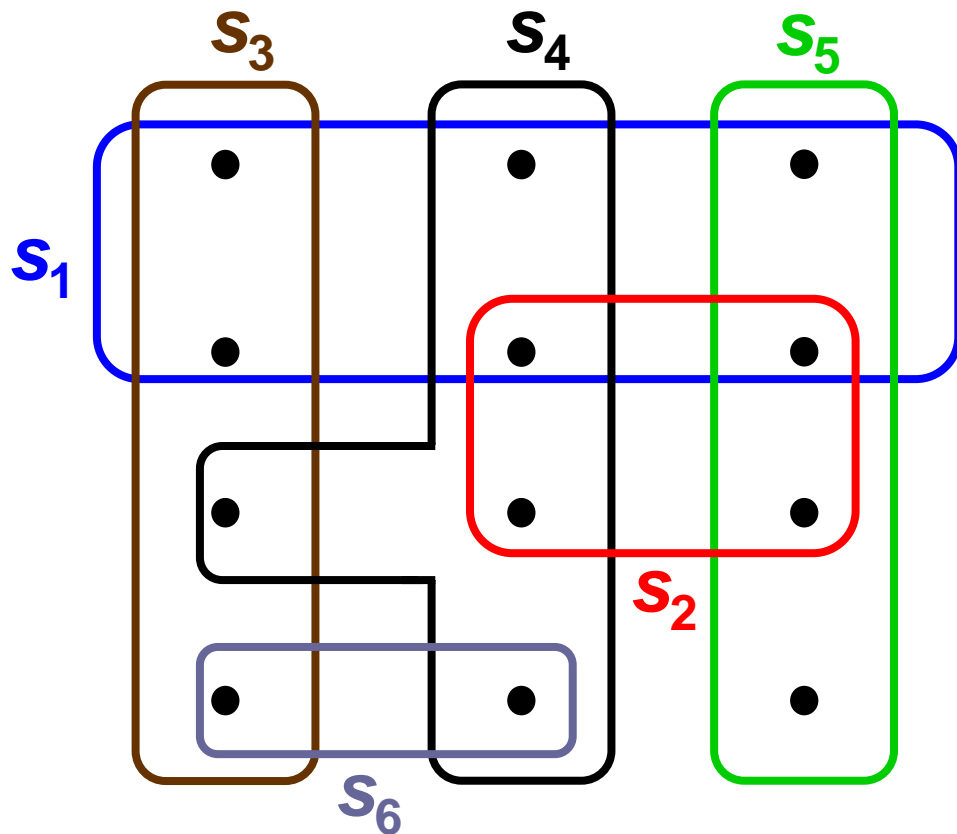
- Ratio Bound为2

- 令 $E'$ 是选中的边的集合, 若 $(u, v) \in E'$ , 则与 $(u, v)$ 相邻的边都被删除, 因此 $E'$ 中无相邻边
- 每次选择一条边, 即每次有两个顶点加入近似解A,  $|A| = 2|E'|$
- 设 $OPT$ 是最优解,  $OPT$ 必须覆盖 $E'$ , 由于 $E'$ 中无邻接边,  $OPT$ 至少包含 $E'$ 中每条边的一个顶点
- $|E'| \leq |OPT|$ ,  $|A| = 2|E'| \leq 2|OPT|$ , 即 $\frac{|A|}{|OPT|} \leq 2$

## 集合覆盖问题

- 输入：有限集  $U = \{1, 2, \dots, n\}$ ，子集合的集合  $S = \{s_1, s_2, \dots, s_m\}$ ， $s_i \subseteq U$
- 输出：  $A \subseteq S$ ，满足
  - $U = \bigcup_{s \in A} s$
  - 且  $|A|$  最小

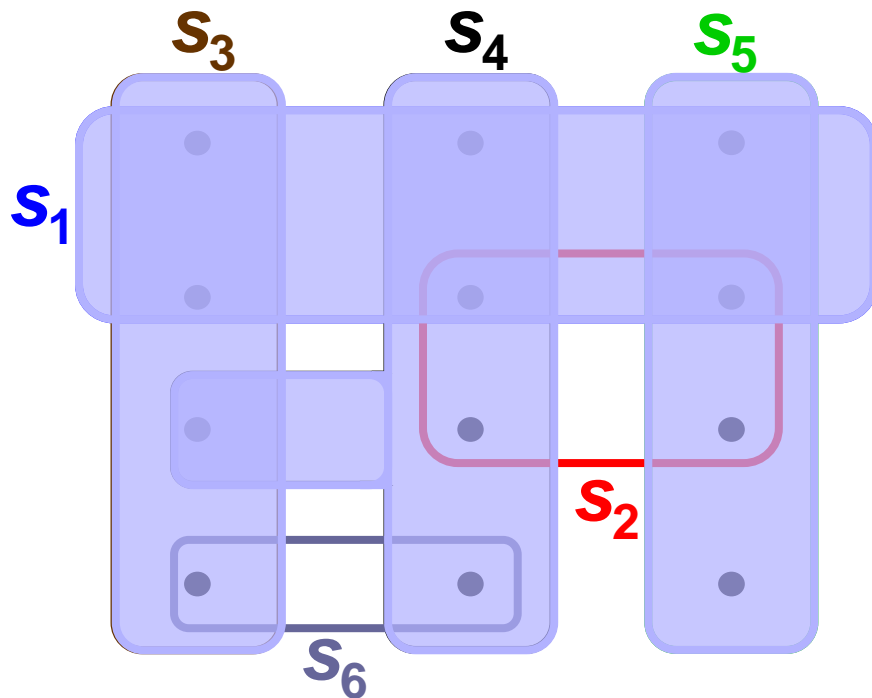
# 集合覆盖问题



最优解  $\{S_3, S_4, S_5\}$

# 集合覆盖问题

- 近似算法A的基本思想
  - 每次迭代选择能覆盖最多未被覆盖元素的子集



近似解 $\{s_1, s_4, s_5, s_3\}$

# 集合覆盖问题

## ■ 近似算法A性能分析

### □ 时间复杂度

- 每次选能覆盖最多未被覆盖元素的子集
- $|S|$ 个子集，判断覆盖未被覆盖元素个数，一次选择要计算 $|S||U|$ 次
- 共选择 $\min\{|S|, |U|\}$ 次
- 总计算复杂度 $|S||U| \min\{|S|, |U|\}$

# 集合覆盖问题

## ■ 近似算法A性能分析

### □ Ratio Bound为 $\ln n + 1$

- 令 $OPT$ 为最优解，其每个元素平均覆盖代价为 $\frac{|OPT|}{n}$
- 算法A第一次迭代时，必然有一个集合 $s_1$ ，其平均代价 $\frac{1}{n_1} \leq \frac{|OPT|}{n}$ ，不然 $OPT$ 不存在的
- 同理，设第 $i$ 次迭代时剩余 $k_i$ 个元素未被覆盖，对这 $k_i$ 个元素覆盖最优解为 $OPT_i$ ，则必然存在一个集合 $s_i$ ， $\frac{1}{k_i} \leq \frac{|OPT_i|}{k_i} \leq \frac{|OPT|}{k_i}$ 。算法A的代价 $\frac{1}{n_1} n_1 + \frac{1}{n_2} n_2 + \dots + \frac{1}{n_i} n_i \leq \sum \frac{|OPT|}{k_i} n_i \leq |OPT| \sum_{x=1}^{\infty} \frac{1}{x} \leq |OPT|(\ln n + 1)$

$$\frac{n_1}{k_1} = \frac{n_1}{n}$$

$$\frac{n_2}{k_2} = \frac{n_2}{n-n_1}$$

$$\frac{n_3}{k_3} = \frac{n_3}{n-n_1-n_2}$$

# 旅行商问题(Hamilton环)

- 给定一个图，Hamilton环是包含图中每个顶点一次的简单环

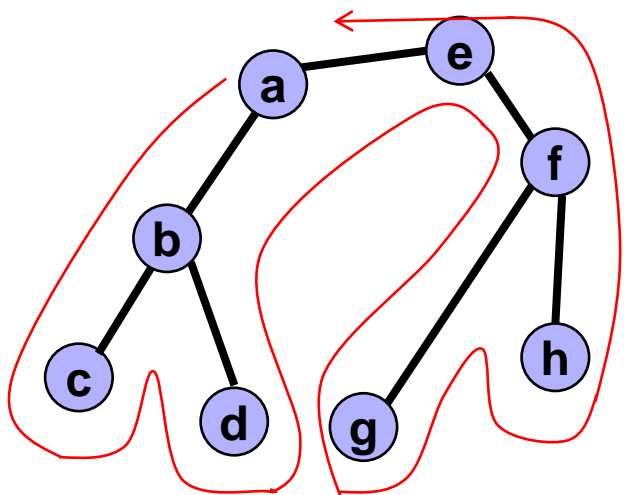


# 旅行商问题(Hamilton环)

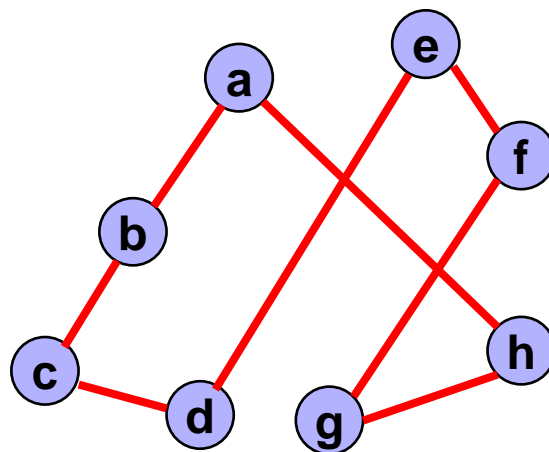
- 输入：完全无向图  $G = (V, E)$ ,
- 每条边  $(a, b)$  存在一个权值  $C(a, b)$ ,
- 边满足三角不等式  $C(a, b) + C(b, c) \geq C(a, c)$
- 输出：边权值和最小的Hamilton环

# 旅行商问题(Hamilton环)

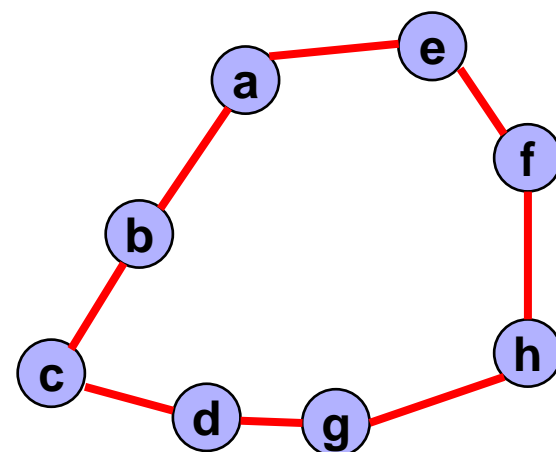
- 近似算法A的基本思想
  - 先构造最小生成树，先序遍历的顺序构造环



构造最小生成树  
先序遍历



近似解



最优解

# 旅行商问题(Hamilton环)

## ■ 近似算法A性能分析

### □ 时间复杂度

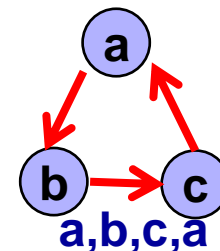
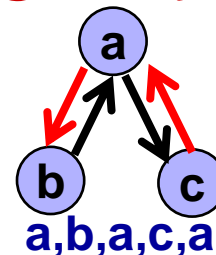
- 构造最小生成树 $O(|V|^2)$
- 先序遍历 $O(|V|)$
- 总时间复杂度 $O(|V|^2)$

# 旅行商问题(Hamilton环)

## ■ 近似算法A性能分析

### □ Ratio Bound为2

- 令 $OPT$ 为最优解，路径权值和即代价为 $C(OPT)$
- $OPT$ 环中删除一条边可得一棵生成树 $T$ ，代价 $C(T)$
- 构造的最小生成树 $T_{min}$ ， $C(T_{min}) \leq C(T) \leq C(OPT)$
- 先序遍历实际上对 $T_{min}$ 中所有的边走了2次，即代价为 $2C(T_{min})$
- 按先序遍历的节点第一次访问的顺序构造的Hamilton环为 $A$ ，是先序遍历2次访问满足三角不等式的简化
- $C(A) \leq 2C(T_{min}) \leq 2C(OPT)$



# 线性规划

- 给定
  - $n$ 个变量
  - $m$ 个约束
  - 以及线性目标函数
- 目标
  - 在满足约束条件下求解最优目标函数

# 线性规划

## ■ 示例

Objective:  $\min 5x_1 + 4x_2$

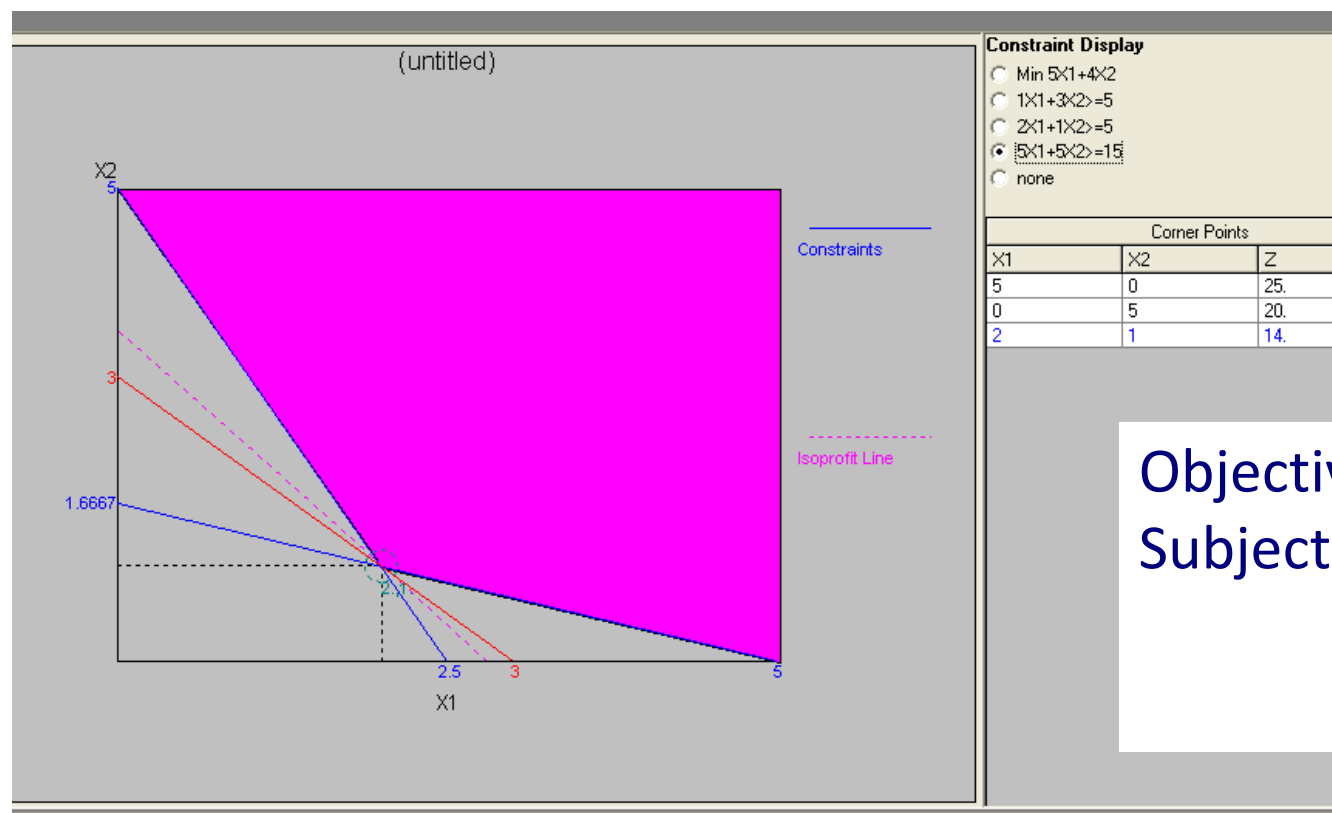
Subject to:  $5x_1 + 5x_2 \geq 15$

and  $x_1 + 3x_2 \geq 5$

and  $2x_1 + x_2 \geq 5$

# 线性规划

## ■ 示例



Objective:  $\min 5x_1 + 4x_2$   
Subject to:  $5x_1 + 5x_2 \geq 15$   
and  $x_1 + 3x_2 \geq 5$   
and  $2x_1 + x_2 \geq 5$

# 线性规划

## ■ 求解线性规划方法

- Simplex algorithm (Dantzig – 1947) – practical, widely used, exponential time in worst case
- Ellipsoid algorithm (Khachiyan – 1979) – impractical, polynomial time
- Interior point algorithm (Karmarkar – 1984) – practical, polynomial time



# 线性规划

## ■ 一般表示

□ **Min**  $\sum_{j=1}^n c_j x_j$

□ **满足**  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \geq b_i \quad i = 1, \dots, m$   
 $x_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, n$

## 顶点覆盖问题(线性规划)

- 输入：无向图  $G = (V, E)$ ，顶点 $v$ 有权值 $\omega(v)$
- 输出：  $A \subseteq V$ ，满足
  - $\forall (u, v) \in E$ ，其中  $u \in A$  或者  $v \in A$
  - 且  $\omega(A) = \sum_{v \in A} \omega(v)$  最小
- 将问题换另一种描述
  - 假设 $A$ 为一个覆盖，
    - 若  $v \in A$ ，令  $x(v) = 1$ ，
    - 否则  $x(v) = 0$
  - 要覆盖所有的边，则对任意边  $\forall (u, v) \in E$ ，需满足  $x(u) + x(v) \geq 1$

# 顶点覆盖问题(线性规划)

- 问题可描述为一个0-1整数规划问题
  - 目标：最小化  $\sum_{v \in V} \omega(v)x(v)$
  - 约束：  $\forall (u, v) \in E, x(u) + x(v) \geq 1$ , 且  $x(v) = \{0, 1\}$

整数规划是NP完全的  
线性规划是多项式可解的

可放宽限制条件, 设  $x(v)$  取值可为浮点数, 问题转换为线性规划问题  
使用线性规划求解, 得到线性最优解  $x(v)$

若  $x(v) \geq \frac{1}{2}$ , 令  $x(v) = 1$

否则令  $x(v) = 0$

# 顶点覆盖问题(线性规划)

## ■ 近似算法A

Approx( $G, w$ )

1.  $C = \emptyset$ ;
2. 计算线性规划问题的最优解 $x$ ;
3. For each  $v \in V$  Do
4.     If  $x(v) \geq 1/2$  Then  $C = C \cup \{v\}$ ;  
      /\*用四舍五入法把线性规划的解近似为0-1规划的解 \*/
5. Return  $C$ .

# 顶点覆盖问题(线性规划)

## ■ 近似算法A分析

### □ A的近似比为2

- $\forall (u, v) \in E, x(u) + x(v) \geq 1$ , 故 $x(u)$ 和 $x(v)$ 至少有一个大于等于1/2, 即  $u$  或  $v$  至少有一个在覆盖中
- 令线性规划最优解代价为  $z$
- $z = \sum_{v \in V} \omega(v)x(v) \geq \sum_{v \in V, x(v) \geq 1/2} \omega(v)x(v)$
- $\geq \sum_{v \in V, x(v) \geq 1/2} \omega(v) \frac{1}{2}$
- $\geq \sum_{v \in A} \omega(v) \frac{1}{2} \geq \frac{1}{2} \omega(A)$
- 因为 $OPT$ 是线性规划可能解, 故 $\omega(OPT) \geq z \geq \frac{1}{2} \omega(A)$

## 集合覆盖问题

- 输入：有限集  $U = \{1, 2, \dots, n\}$ ，子集合的集合  $S = \{s_1, s_2, \dots, s_m\}$ ， $s_i \subseteq U$ ，集合  $s$  有权值  $c_s$
- 输出：  $A \subseteq S$ ，满足
  - $U = \bigcup_{s \in A} s$
  - 且  $\sum_{s \in A} c_s$  最小
- 将问题换另一种描述
  - 为每一个集合  $s$  增加一个变量  $x_s$ ， $\min \sum_{s \in A} c_s x_s$
  - 满足：  $\sum_{e \in s} x_s \geq 1, \forall e \in U$
  - 且  $x_s = \{0, 1\}$

## 集合覆盖问题

- 输入：有限集  $U = \{1, 2, \dots, n\}$ ，子集合的集合  $S = \{s_1, s_2, \dots, s_m\}$ ， $s_i \subseteq U$ ，集合  $s$  有权值  $c_s$
- 输出：  $A \subseteq S$ ，满足
  - $U = \bigcup_{s \in A} s$
  - 且  $\sum_{s \in A} c_s$  最小
- 将问题换另一种描述
  - 为每一个集合  $s$  增加一个变量  $x_s$ ， $\min \sum_{s \in A} c_s x_s$
  - 满足：  $\sum_{e \in s} x_s \geq 1, \forall e \in U$
  - 且  $1 \geq x_s \geq 0$

# 集合覆盖问题

## ■ 将问题换另一种描述

- 为每一个集合 $S$ 增加一个变量 $x_s$ ,
- $\min \sum_{s \in A} c_s x_s$
- 满足:  $\sum_{e \in S} x_s \geq 1, \forall e \in U$
- 且  $1 \geq x_s \geq 0$

整数规划是NP完全的

线性规划是多项式可解的

可放宽限制条件, 设 $x_s$ 取值可为浮点数, 问题转换为线性规划问题  
使用线性规划求解, 得到线性最优解 $x_s$

令 $f$ 为元素 $e$ 在子集合中出现的最大频次

若 $x_s \geq \frac{1}{f}$ , 令 $x_s = 1$

否则令 $x_s = 0$



# 顶点覆盖问题(线性规划)

## ■ 近似算法A分析

### □ A的近似比为 $f$

- $\forall e \in U$ , 令 $s_1, s_2, \dots, s_f$ 包含了元素 $e$ ,
- 则  $x_{s_1} + x_{s_2} + \dots + x_{s_f} \geq 1$
- 令线性规划最优解代价为  $z$
- $z = \sum_{s \in S} c_s x_s \geq \sum_{s \in S, x_s \geq 1/f} c_s x_s$
- $\geq \sum_{s \in S, x_s \geq 1/f} c_s \frac{1}{f}$
- $\geq \sum_{s \in A} c_s \frac{1}{f} \geq \frac{1}{f} c(A)$
- 因为 $OPT$ 是线性规划可能解, 故 $c(OPT) \geq z \geq \frac{1}{f} c(A)$

# 子集和问题

## ■ 输入

- 给定正整数集合  $S = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  和一个正整数  $T$

## ■ 输出

- 最大化  $\sum_{x \in A} x$
- 其中  $A \subseteq S$ , 满足  $\sum_{x \in A} x \leq T$

$$S = \{3, 4, 5, 7, 10\}, T = 9$$
$$A = \{4, 5\}, \sum_{x \in A} x = 9 \text{ 最大不超过 } T \text{ 的结果}$$

# 子集和问题

## ■ 穷举方法

- 给定正整数集合  $S = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  和一个正整数  $T$
- $P_0 = \{0\}$
- $P_1 = \{0, x_1\}$
- $P_2 = \{0, x_1, x_2, x_1 + x_2\}$
- $P_3 = \{0, x_1, x_2, x_1 + x_2, x_3, x_1 + x_3, x_2 + x_3, x_1 + x_2 + x_3\}$
- ...
- $P_i = P_{i-1} \cup \{P_{i-1} + x_i\}$  时间复杂度是指数级的
- 每步删除大于  $T$  的结果
- 在  $P_n$  中找最大的即为最终结果

# 子集和问题

## ■ 近似算法A

- 对穷举方法进行修改，减少 $P_i$ 的长度
- 穷举法中： $P_i = P_{i-1} \cup \{P_{i-1} + x_i\}$  **长度是指数级的**
- 给定一误差参数 $\delta$ ，每次将 $P_i$ 中相差不超过 $\delta$ 的数只用一个表示

Trim( $P, \delta$ )

$m=|P|;$

$L=P;$

$last=P[0];$

For  $i=2$  To  $m$  Do

    If  $last*(1+\delta) < P[i]$  Then

$P[i]$ 加入到 $L$ 末尾;

$last=P[i];$

Return  $L$

$P = \langle 10, 11, 12, 15, 20, 21, 22, 23, 24, 29 \rangle$

$\delta = 0.1$

$L = \langle 10, 12, 15, 20, 23, 29 \rangle$

# 子集和问题

## ■ 近似算法A

- 对穷举方法进行修改，减少 $P_i$ 的长度
- 穷举法中： $P_i = P_{i-1} \cup \{P_{i-1} + x_i\}$  **长度是指数级的**
- 给定一误差参数 $\delta$ ，每次将 $P_i$ 中相差不超过 $\delta$ 的数只用一个表示

Trim( $P, \delta$ )

$m=|P|;$

$L=P;$

$last=P[0];$

For  $i=2$  To  $m$  Do

    If  $last*(1+\delta) < P[i]$  Then

$P[i]$ 加入到 $L$ 末尾;

$last=P[i];$

Return  $L$

Approx( $S, T, \varepsilon$ )

$n=|S|;$

$L_0=\{0\}$

For  $i=1$  To  $n$  Do

$L_i = L_{i-1} \cup \{L_{i-1} + x_i\}$

$L_i = \text{Trim}(L_i, \varepsilon/n)$

    从 $L_i$ 中删除大于 $T$ 的元素;

Return  $L_n$ 中最大值.

# 子集和问题

## ■ 近似算法A分析

- 时间复杂度，与修剪后 $L_i$ 的长度相关，而 $L_i$ 的长度是 $\frac{1}{\varepsilon}$ 的多项式
  - 令修剪后的 $L_i = \{0, z_1, z_2, \dots, z_k, z_{k+1}\}$ ，则有 $z_{i+1} > z_i(1 + \frac{\varepsilon}{n})$
  - 假设 $L_i$ 中 $k + 2$ 个元素， $L_i[0] = 0$ ， $L_i[1] = z_1$ ，
  - $L_i[2] > z_1(1 + \frac{\varepsilon}{n})$ ， $L_i[3] > z_1(1 + \frac{\varepsilon}{n})^2$ ， $L_i[4] > z_1(1 + \frac{\varepsilon}{n})^3$ ， $\dots$ ， $L_i[k + 1] > z_1(1 + \frac{\varepsilon}{n})^k$ ，
  - $\because L_i$ 中所有元素都小于 $T$ ， $\therefore z_1(1 + \frac{\varepsilon}{n})^k \leq T$ ，
  - $\because z_1$ 是正整数， $\therefore (1 + \frac{\varepsilon}{n})^k \leq T$ ，有 $k \leq \log_{1+\frac{\varepsilon}{n}} T = \frac{\ln T}{\ln(1+\frac{\varepsilon}{n})}$
  - $|L_i| = k + 2 \leq 2 + \frac{\ln T}{\ln(1+\frac{\varepsilon}{n})}$ ， $\because \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\ln(1+x)}{x} = 1$ ，
  - $\therefore |L_i| \leq 2 + \frac{n \ln T}{\varepsilon}$

# 子集和问题

## ■ 近似算法A分析

### □ 近似比为 $1 + 2\varepsilon$

- 令 $y$ 属于穷举法(修剪前)的 $P_i$ ,  $z$ 属于修剪后的 $L_i$
- 对于 $P_i$ 中任意 $y$ , 在 $L_i$ 中存在 $z$ , 使得 $\frac{y}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^i} \leq z \leq y$

□  $i = 0$ 时,  $P_i = \{0\}$ ,  $L_i = \{0\}$ , 显然成立

□ 假设 $i = k$ 时有 $\frac{y}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^k} \leq z \leq y$

□ 现证当 $i = k + 1$ 时也成立。  $P_{k+1} = P_k \cup \{P_k + x_{k+1}\}$ ,

□  $\frac{y}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^k} + x_{k+1} \leq z + x_{k+1} \leq y + x_{k+1}$

□  $\therefore \frac{y+x_{k+1}}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^{k+1}} < \frac{y}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^k} + x_{k+1}$ ,

□  $\therefore \frac{y+x_{k+1}}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^{k+1}} \leq z + x_{k+1} \leq y + x_{k+1}$ ,

$$\frac{y}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^k} (1 - \frac{1}{1+\frac{\varepsilon}{n}}) + x_{k+1} (1 - \frac{1}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^{k+1}}) > 0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n = e$$

- $P_n$ 中最优解 $y^*$ 满足 $\frac{y^*}{(1+\frac{\varepsilon}{n})^n} \leq z \leq y^*$ ,  $L_n$ 最优解 $z^*$ 有 $\frac{y^*}{z^*} \leq \frac{y^*}{z} \leq \left(1 + \frac{\varepsilon}{n}\right)^n \leq e^\varepsilon \leq 1 + 2\varepsilon$ , 当 $\varepsilon < 1$

- 考虑这样一个应用问题，市场上销售的某型钢材的长度为1，现需要一些长度分别为 $a_1, a_2, \dots, a_N$ 的小钢条（ $a_i \leq 1, 1 \leq i \leq N$ ），问至少要买多少根钢条进行切割？请给出一个多项式时间算法，使得买的钢条尽可能少，并分析该算法的近似比。
- 给定 $n$ 个任务以及两机器，每个任务所需的处理时间为 $p_1, p_2, \dots, p_n$ 。一个任务可由任一台机器执行，但不能拆开分配给多台机器执行。一台机器在一时间只能处理一个任务。求两台机器的最短最长执行时间。有一算法，它将这 $n$ 个任务依次分配给这两机器。算法在分配一任务时，总是将任务分配给到目前为止分配了最少工作时间的机器。请给出该算法的近似比。