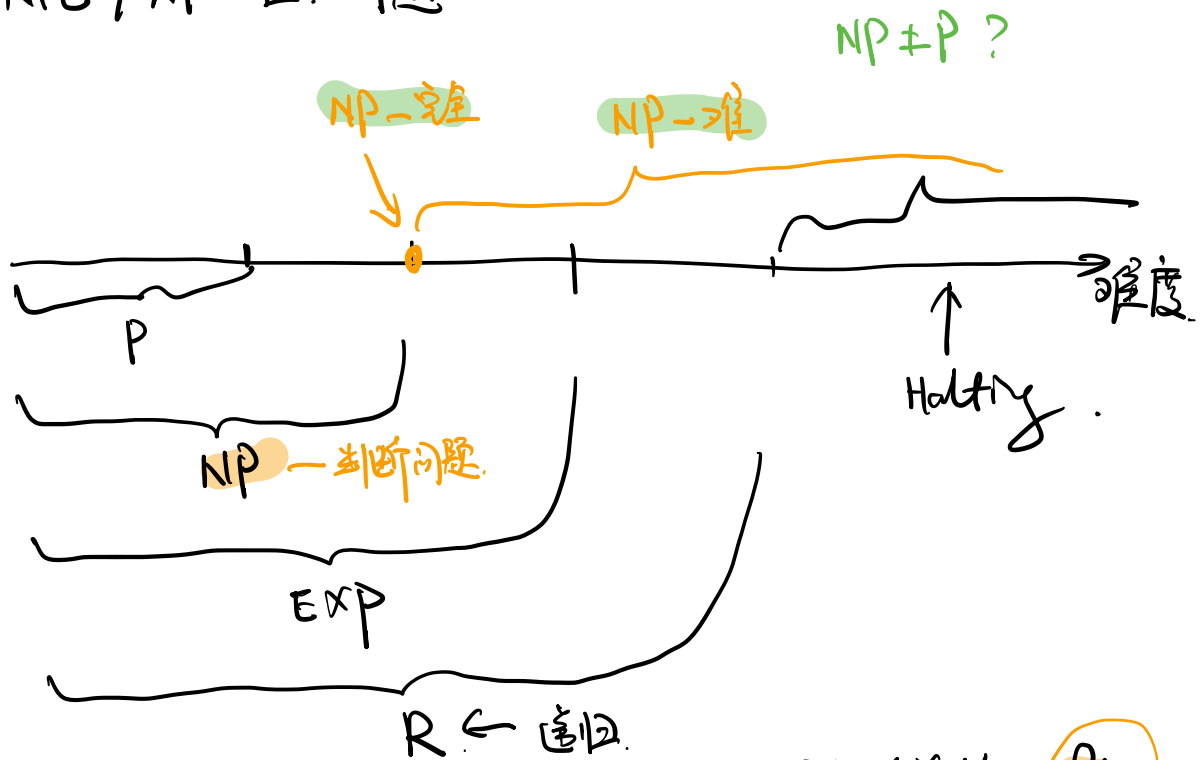


1. NPC / NP-难. 问题.



2. 近似算法: 对于一个 input size = n 的问题, 存在一个近似比 $P(n)$

↓ 关系最优化问题

$\forall \text{ input, 算法都可以给出一个答案 } C, \text{ 使得}$

$1 \leq \max \left\{ \frac{C}{C_{opt}}, \frac{C_{opt}}{C} \right\} \leq P(n)$

worst

最低

未知最优解

Trade off

时间开销 $T(n)$ vs. 近似比 $P(n)$ 精度 ← 参数 $P(n) \downarrow T(n) \uparrow$

算法本身开销 vs. 开发该算法的开销 高成本一定

3. 近似方案 (AA Scheme) ← 近似比是 $O(1)$.

$\forall \epsilon$, 近似方案是一个近似比为 $(1+\epsilon)$ - 近似算法.

· PTAS. 多项式时间近似方案. $O(n^{2/\epsilon})$ $O(n^{1/\epsilon})$

· FPTAS. 完全. --- 对 n , $1/\epsilon$ 都是多项式时间.

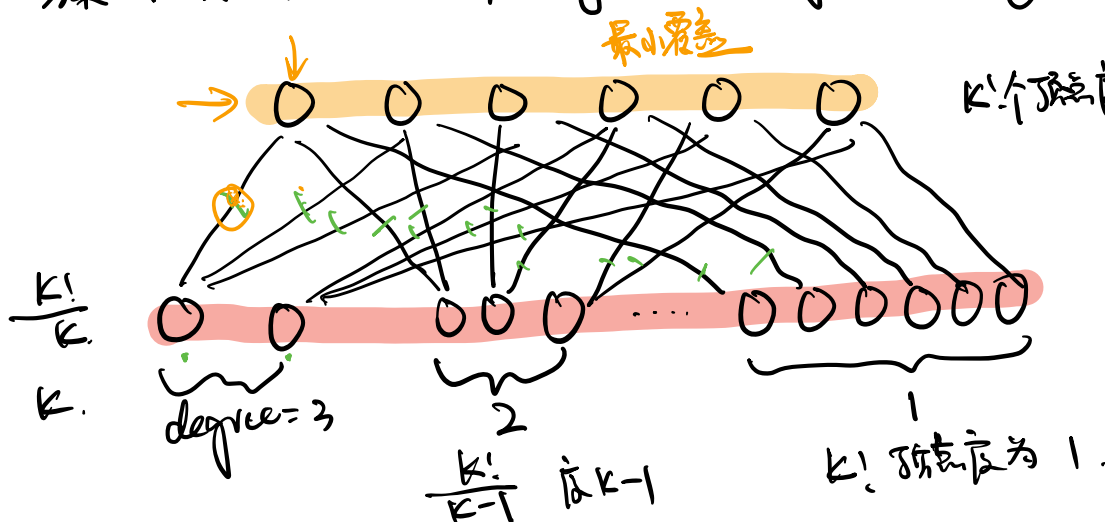
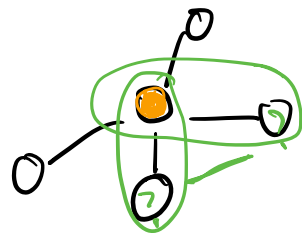
★ 常数近似比的近似算法大部分时间不存在, 否则 $P=NP$

例. 顶点覆盖. Vertex Cover. \rightarrow NPC.

$\forall G(V, E)$. 找到最小的顶点集合可 cover 所有边.

TIP: 启发式算法. \leftarrow 贪心算法.

方案一. 贪心. \rightarrow 顶点度 (degree). $\approx \log n$ -近似.



$$k=3$$

$$\frac{11}{6} \approx 2$$

方案二. 随机选边.

$$C \leftarrow \emptyset$$

$$E' \leftarrow E$$

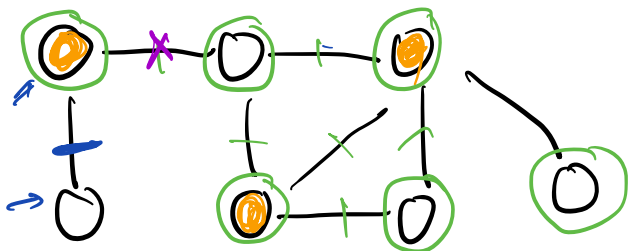
while $E' \neq \emptyset$

选择 $(u, v) \in E'$ 随机.

$$C \leftarrow C \cup \{u\} \cup \{v\}$$

把所有与 u, v 相连边从 E' 中删除.

return C .



$$opt = 3$$

$$近似解 = 6$$

$$\frac{6}{3} = 2?$$

证明. 令 $A = \{\text{所选边}\}$, 最优 C_{opt} .
 $\rightarrow C$.

C_{opt} 一定包含至少一个端点边在 A 中.
 A 中边一定不共点.
 \rightarrow

$$P(n) = \frac{|C|}{|C_{opt}|}$$

$$|C_{opt}| \geq |A|$$

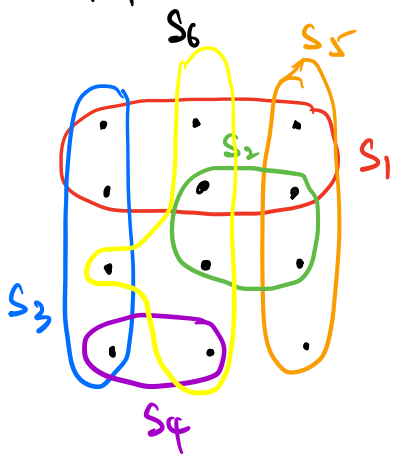
$$\Rightarrow |C| \leq 2|C_{opt}|$$

$$|C| = 2|A|$$

Ex. Set-Cover 集合覆盖. \rightarrow 规划.

给定一个集合 X , 一系列子集 $S_1, S_2, \dots, S_m \subseteq X$

$\bigcup_{i=1}^m S_i = X$, 找到 $C \subseteq \{1, 2, \dots, m\}$ 使得 $|C|$ 最小.



opt. S_3, S_6, S_5



贪心 on 集合大小

$C = \emptyset$

\nearrow while $X \neq \emptyset$

选择最大的子集 S_i .

$C = C \cup \{i\}$.

$X = X / S_i \leftarrow$

return C .

\uparrow cover.

时间复杂度.

$|X| = n$.
多项式.

$(\ln n + 1)$ - 近似.

\hookrightarrow 算法导论.

证明: 假设存在最小覆盖 C_{opt} . $|C_{opt}| = t$

令 X_k 是在第 k 轮时的元素集合. base. $X_0 = X$.

$\forall k$, X_k 一定可以被 t 个子集覆盖.

$$X_k \subseteq X$$

\Rightarrow 至少可以覆盖 $\frac{|X_k|}{t}$ 个元素.

\Rightarrow 每一轮选出的子集大小 $\geq \frac{|X_k|}{t}$ \leftarrow 做变量.

$\Rightarrow \forall k, |X_{k+1}| \leq (1 - \frac{1}{t}) |X_k| < 1$

$\Rightarrow \forall k, |X_k| \leq (1 - \frac{1}{t})^k |X_0|$ $= n = |X|$.

$$e^{-\frac{k}{t}}, n < 1.$$

$\Rightarrow \frac{k}{t} > \ln(n) \Rightarrow \frac{k}{t} \leq \ln(n) + 1 = p(n).$

\leftarrow 循环次数为 k

\uparrow $n \uparrow$ 算法精度 \downarrow

计算时间 $O(n)$.

例3. 分区问题 PARTITION. (装箱问题变形).

给定一个集 $S = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$. $s_1 \geq s_2 \geq \dots \geq s_n$.

把 S 分为2个部分. A, B .

使 $\max(\sum_{i \in A} s_i, \sum_{i \in B} s_i)$ 最小.

minimax

分区尽可能平均.
 \wedge
和

★ 2-近似算法.

PTAS, $(1+\epsilon)$ -近似算法.

定义. $m = \lceil \frac{1}{\epsilon} \rceil - 1$. $\epsilon \approx \frac{1}{m+1}$ 最优. $O(2^m)$

第1步: 随机分 S 为 A' , B' . S_1, S_2, \dots, S_m

第2步: $A \leftarrow A'$, $B \leftarrow B'$

for $i = m+1$ to n . 递归.

if $\Sigma(A) \leq \Sigma(B)$.

$A \leftarrow A \cup \{S_i\}$

else $\Sigma(A) > \Sigma(B)$

$B \leftarrow B \cup \{S_i\}$.

证明: 假设 $\Sigma(A) \geq \Sigma(B)$. 近似率为 $\frac{\Sigma(A)}{\Sigma(S)/2}$ 最优解.

A 

B. 

第 $k-1$ 步. k 步. S_k 放在哪?

1). S_k 在第1步里添加给 A . $\Rightarrow A = A'$, 对于 $n \geq m$, $\Sigma(A')$ 是最优的.

2). S_k 在第2步. $\dots A$. $\Sigma(A) - S_k \leq \Sigma(B)$ $\Rightarrow \Sigma(A) - S_k \leq \Sigma(S) - \Sigma(A)$ $\Rightarrow 2\Sigma(A) \leq \Sigma(S) + S_k$

$$\frac{\Sigma(A) + \Sigma(B)}{2} = \Sigma(S)$$

$$\Rightarrow \Sigma(A) \leq \frac{\Sigma(S)}{2} + \frac{S_k}{2}$$

$$\therefore S_1, S_2, \dots, S_m, \dots, S_n.$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{\geq S_k}$

$$\Rightarrow \Sigma(S) \geq (m+1) \cdot S_k \quad \because k > m$$

$$\frac{\Sigma(A)}{\Sigma(S)/2} \leq 1 + \frac{S_k}{\frac{\Sigma(S)}{2}} = 1 + \frac{S_k}{\Sigma(S)} \leq 1 + \frac{S_k}{(m+1) \cdot S_k}$$

$$= 1 + \frac{1}{m+1}$$

$$= 1 + \varepsilon$$