

$$X \subseteq V \quad \begin{matrix} X \neq \emptyset \\ X \neq V \end{matrix}$$

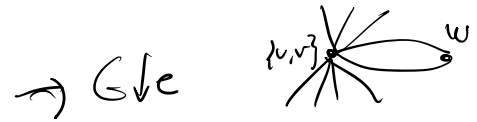
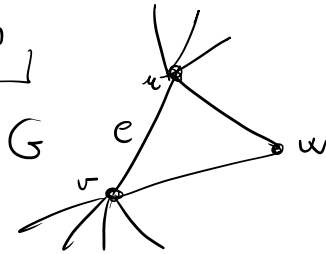
taglio $E_X = \{e \mid e \cap X \neq \emptyset, e \cap X^c \neq \emptyset\}$ sia

$$|E_X| \in \mathbb{N}$$

- if G non connesso
 cretti una componente connessa

- else

while $|V| > 2$
 $\left\{ \begin{array}{l} e \leftarrow \text{taglio a caso} \\ G \leftarrow G \setminus e \end{array} \right.$



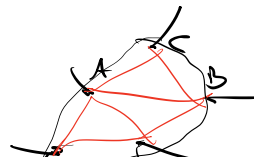
$G_1, G_2, \dots,$

G_i grafici all'inizio dell' i -esimo ciclo

$S^* \subseteq V$ soluzione ottima $(|E_{S^*}| \text{ MIN})$

$$k^* = |E_{S^*}|$$

1) $\min(G_i) \geq k^*$



imposs.

$$2) \quad \# \text{bti di } G_i = \frac{\sum_{v \in V_{G_i}} \text{deg}_i(v)}{2} \geq \frac{|V_{G_i}| k^*}{2} =$$

$$= \frac{(n-i+1) k^*}{2}$$

Σ_i = durante l' i -esima iterazione
non abbiamo contratto un
arco di E_{S^*}

Lemma:

$$P[\Sigma_i | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{i-1}] = 1 - P[\neg \Sigma_i | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{i-1}] =$$

$$= 1 - \frac{k^*}{\# \text{bti di } G_i} \geq$$

$$\geq 1 - \frac{k^* \cdot 2}{(n-i+1) k^*} =$$

$$= 1 - \frac{2}{n-i+1} = \frac{n-i+1-2}{n-i+1} =$$

$$= \frac{n-i-1}{n-i+1} \quad \square$$

$$P[\Sigma_1 \wedge \Sigma_2 \wedge \dots \wedge \Sigma_{n-2}] =$$

$$= P[\Sigma_1] P[\Sigma_2 | \Sigma_1] P[\Sigma_3 | \Sigma_1, \Sigma_2] \dots P[\Sigma_{n-2} | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{n-3}]$$

$$\begin{aligned}
&\Rightarrow \frac{n-1-1}{n-1+1} \cdot \frac{n-2-1}{n-2+1} \cdot \frac{n-3-1}{n-3+1} \cdots \frac{n-(n-2)-1}{n-(n-2)+1} = \\
&\stackrel{\text{caso 2}}{=} \frac{n-2}{n} \cdot \frac{n-3}{n-1} \cdot \frac{n-4}{n-2} \cdots \frac{1}{3} = \\
&= \frac{\prod_{i=1}^{n-2} i}{\prod_{i=3}^n i} = \frac{2 \cdot 1}{n(n-1)} = \frac{2}{n(n-1)} = \frac{1}{\binom{n}{2}}
\end{aligned}$$

Teorema: L'algoritmo di Kruskal è quello
 l'ottimo con probabilità $\geq \frac{1}{\binom{n}{2}}$.

Corollario: Eseguite l'alg. di Kruskal
 $\binom{n}{2} \ln n$ volte e prendete il
 taglio minimo.
 Otteniamo l'ottimo con
 probabilità $\geq 1 - \frac{1}{n}$.

Dim: $\forall x \geq 1$

$$\frac{1}{4} \leq \left(1 - \frac{1}{x}\right)^x \leq \frac{1}{e}$$

La prob. di non trovare l'ottimo ~~è~~ ^{in nessun caso}

~~Handwritten scribbles~~

except - ϵ

$$\leq \left(1 - \frac{1}{\binom{n}{2}} \right)^{\binom{n}{2} \ln n} \leq \left(\frac{1}{e} \right)^{\ln n} =$$
$$= \frac{1}{n} \quad \square$$

ALGORITMO PER SET COVER BASATO SU PROBABILISTIC ROUNDING (ARROTONDAMENTO)

SET COVER

INPUT

$$S_1, \dots, S_m \subseteq U$$

$$w_1, \dots, w_m \in \mathbb{Q}^+$$

$$\bigcup_{i=1}^m S_i = U$$

$$m \leq |U|$$

Π

SOL. AMMISS.

$$S \subseteq m \quad \text{t.c.}$$

$$\bigcup_{i \in S} S_i = U$$

FONZ. OBIETTIVO:

$$\sum_{i \in S} w_i$$

TIPO: MIN

min

$$w_1 x_1 + \dots + w_m x_m$$

Π_{IP}

$$\begin{cases} x_j \leq 1 \\ x_j \geq 0 \end{cases} \quad \forall j=1, \dots, m$$

$$\sum_{i: u \in S_i} x_i \geq 1 \quad \forall u \in U$$

Π_{PL}



RICORDIAMO

1) Disuguaglianza di Markov

Per ogni v.a. X non negativa
e per ogni $\alpha > 0$

$$P[X \geq \alpha] \leq \frac{E[X]}{\alpha}$$

2) Union bound (o disug. di Boole)

$$P\left[\bigcup_i E_i\right] \leq \sum_i P[E_i]$$

INPUT: Un'istanza di SET COVER Π
($S_1, \dots, S_m, w_1, \dots, w_m$) e un
 $k \in \mathbb{N}^+$

- Risolve l'istanza rilassata Π_{PL} ,
sia $\hat{x}_1, \hat{x}_2, \dots, \hat{x}_m$ la soluzione.

$\mathcal{S} \leftarrow \emptyset$

• for $t = 1, \dots, \lceil k + \epsilon n \rceil$ times

for $i = 1, \dots, m$

con probabilità \hat{x}_i
 $\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S} \cup \{i\}$

output \mathcal{S}

Teorema: La probabilità che l'algoritmo
 produca una soluzione
 ammissibile è $\geq 1 - e^{-k}$

Dim: $P[\text{sol. sia ammissibile}] =$
 $= 1 - P[\text{almeno un elemento dell'universo non sia coperto}] =$

$B_u = \text{"} u \text{ non è coperto nella soluz. ottenuta"}$
 $= 1 - P[\bigcup_{u \in U} B_u] \geq$

$\geq 1 - \sum_{u \in U} P[B_u] =$

$= 1 - \sum_{u \in U} \prod_{i: u \in S_i} P[S_i \text{ non è stato scelto}] =$

$1 - x_i \leq e^{-x_i}$

$\geq 1 - \sum_{u \in U} \prod_{i: u \in S_i} (1 - \hat{x}_i) \geq$

$\geq 1 - \sum_{u \in U} e^{-\sum_{i: u \in S_i} \hat{x}_i} =$

$= 1 - \sum_{u \in U} e^{-(k + \ln n) \sum_{i: u \in S_i} \hat{x}_i} \geq$

$$\geq 1 - \sum_{u \in U} e^{-(k+kn)} =$$

$$= 1 - \sum_{u \in U} \frac{e^{-k}}{n} = 1 - e^{-k} \frac{|U|}{n} =$$

$$= 1 - e^{-k}$$



Teorema : $\forall \alpha \in [0, 1)$

$$P[\text{fatt. di appross.} \geq \alpha(k + \ln n)] \leq \frac{1}{\alpha}$$

Dim : 1) $\hat{v} = \sum_i w_i \hat{x}_i \leq v^*$

2) prob. che S_i venga scelto è $\leq (k + \ln n) \hat{x}_i$

$$P[S_i \text{ scelto}] = P[S_i \text{ scelto durante una iter.}]$$

$$= P[\cup_t S_i \text{ scelto durante } k \text{ iter. } t]$$

$$\leq \sum_t P[S_i \text{ scelto durante } k \text{ iter. } t]$$

union bound

$$= \hat{x}_i (k + \ln n)$$

$$E[v_{\text{out}}] = E\left[\sum_{i \in S} w_i\right] \stackrel{\text{linearity}}{=} \sum_i w_i P[S_i \text{ scelto}]$$

$$\leq \sum_i w_i (k + \ln n) \hat{x}_i =$$

$$= \hat{v} (k + \ln n) \leq v^* (k + \ln n)$$

disup. di Markov

$$P\left[\frac{V_{out}}{V^*} \geq \alpha(k + \ln n)\right] \stackrel{1}{\leq} \frac{E[V_{out}]}{\alpha(k + \ln n)V^*} \leq$$

$$\leq \frac{V^*(k + \ln n)}{\alpha(k + \ln n)V^*} = \frac{1}{\alpha}$$

fatt. di approssim.

Corollario: Se si esegue l'alg. con $k=3$,
 c'è il 45% di prob. di
 ottenere una sol. ammissibile
 con rapp. appross. $\leq 6 + 2 \ln n$.

Dim: $\Sigma_{\text{ammissibile}} = \text{"ottenuto una sol. ammissibile"}$
 $\Sigma_{\text{buona}} = \text{"output sia entro } 6 + 2 \ln n \text{ dall'ottimo"}$

$$P[\Sigma_{\text{ammissibile}} \wedge \Sigma_{\text{buona}}] =$$

$$= 1 - P[\neg \Sigma_{\text{ammissibile}} \vee \neg \Sigma_{\text{buona}}] \geq$$

$$\geq 1 - P[\neg \Sigma_{\text{ammissibile}}] - P[\neg \Sigma_{\text{buona}}] \geq$$

$$\geq 1 - e^{-3} - \frac{1}{\alpha} \stackrel{\text{appl. Teorema 2}}{\geq} \text{ con } \alpha=2$$

C

~~28~~ 45%