

$$G = (V, E)$$

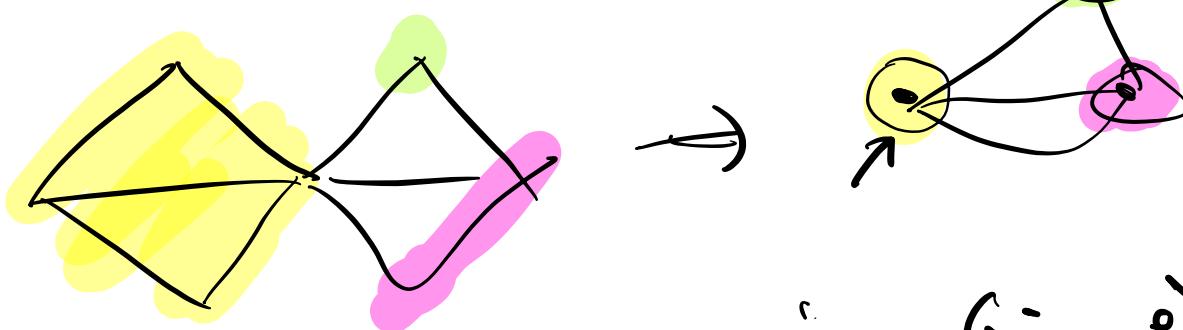
$$S^* \subseteq V \quad \text{taglio minimo}$$

$$k^* = |E_{S^*}| = \left\{ e \mid \begin{array}{l} e \cap S^* \neq \emptyset \\ e \cap (S^*)^c \neq \emptyset \end{array} \right\}$$

$$G = G_1, G_2, G_3, \dots, G_i, \dots, G_{n-1}$$

$\{$   
 $m, m$        $m-1$        $m-2$

- 1)  $G_i$  (il grafo all'i-esima iterazione) ha  $m-i+1$  vertici e  $\leq m-i+1$  lati
- 2) Ogni taglio di  $G_i$  corrisponde con lo stesso taglio di  $G$  con un costo



3) Il grado minimo in  $G_i$  è

$$\frac{2 \# \text{lati di } G_i}{\sum_{v \in V_{G_i}} d_i(v)} \geq \overset{\textcircled{3}}{\geq} k^* (m-i+1)$$

$$\frac{m-i+1}{2} \geq \# \text{lati di } G_i \Rightarrow \frac{(n-i+1) k^*}{2}$$

$\Sigma_i$  = all'i-esima iterazione non è  
stato controllato nessun lato  
nel taglio ottimo  $E_{S^*}$

Lemmas:  $\forall i \quad P[\Sigma_i | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{i-1}] \geq \frac{M-i-1}{M-i+1}$ .

$$\begin{aligned} \text{Dim: } & P[\Sigma_i | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{i-1}] = \\ & = 1 - P[\bar{\Sigma}_i | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{i-1}] = \\ & = 1 - \frac{k^*}{\# \text{bif } G_i} \geq \\ & \geq 1 - \frac{k^* - 2}{(M-i+1) k^*} = 1 - \frac{2}{M-i+1} = \\ & = \frac{M-i+1 - 2}{M-i+1} = \frac{M-i-1}{M-i+1}. \quad \square \end{aligned}$$

Theorem: Con prob.  $\geq \frac{1}{\binom{M}{2}}$  *garner trova*  
l'ottimo.

$$\begin{aligned} \text{Dim: } & P[\Sigma_1, \Sigma_2, \dots, \Sigma_{n-2}] = \\ & = P[\Sigma_1] P[\Sigma_2 | \Sigma_1] P[\Sigma_3 | \Sigma_1, \Sigma_2] \dots \geq \\ & \geq \frac{M-2}{M} \cdot \frac{M-3}{M-1} \cdot \frac{M-4}{M-2} \dots \frac{1}{3} - \end{aligned}$$

$$= \frac{(n-2)! \cdot 2 \cdot 1}{n!} = \frac{2}{n(n-1)} = \frac{1}{\binom{n}{2}} \quad \square$$

Corollario: Se eseguiamo volte troviamo il minimo con prob.

Kupper  $\binom{n}{2} \ln n$   
tagl. o  
 $\geq 1 - \frac{1}{n}$ .

Dimo: La probabilità di non trovare il taglio minimo ogni volta

$$\leq 1 - \frac{1}{\binom{n}{2}}$$

La probabilità di non trovarlo mai

$$\leq \left(1 - \frac{1}{\binom{n}{2}}\right)$$

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

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

## PROPRIETA'

- Union bound

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

- Markov inequality

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

per ogni variabile aleatoria  $X \geq 0$   
e per ogni  $\alpha > 0$

# ALGORITMO SET COVER PROBABILISTICO PER (minimizzazione) elettorale

INPUT:

$$S_1, \dots, S_m \in \mathbb{R}^{>0} \quad n = |U|$$

$$w_1, \dots, w_m$$

SOL. ACCETTABILE:  $I \subseteq \{1, \dots, m\}$

t.c.  $\bigcup_{i \in I} S_i = U$

FUNZ. OBIETTIVO:  $w = \sum_{i \in I} w_i$

TIPO: MIN

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1, \dots, x_m \in \{0, 1\} \\ \min w_1 x_1 + \dots + w_m x_m \\ \left\{ \begin{array}{l} \sum_{\substack{i \text{ t.c.} \\ p \in S_i}} x_i \geq 1 \quad \forall p \in U \\ x_i \geq 0 \quad x_i \leq 1 \end{array} \right. \end{array} \right.$$

ALGORITMO (parametro  $k \leq n$ )

$\hat{P}$  e lo risolve

i) Costruzione

$\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_m$   
 $\hat{f}_i = 1, \dots, m$

2) for  $t = 1, \dots, \lceil k + \ln n \rceil$

aggiungere  $i \in \mathbb{Z}/2$   
soluzione con probabilità  
 $\hat{x}_i$

Teorema 1: L'algoritmo produce una

soluzione ammissibile con  
probabilità  $\geq 1 - e^{-k}$

Dim:  $P[\text{sol. ammissibile}] =$

$= 1 - P[\text{solvendo un punto dell'universo  
sia lasciato fuori}] =$

$\boxed{\xi_p = \text{"il punto } p \text{ non è coperto"}}$

$= 1 - P\left[\bigcup_{p \in U} \xi_p\right] \geq \text{Union bound}$

$\geq 1 - \sum_{p \in U} P[\xi_p] =$

$$= 1 - \sum_{p \in U} \prod_{\substack{i \text{ t.c.} \\ p \in S_i}} P[i \text{ non è nella soluzione}] =$$

$$= 1 - \sum_{p \in U} \prod_{\substack{i \text{ t.c.} \\ p \in S_i}} (1 - \hat{x}_i)^{k + \ln n} \geq$$

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

$$\geq 1 - \sum_{p \in U} \prod_{\substack{i \text{ t.c.} \\ p \in S_i}} e^{-\hat{x}_i (k + \ln n)} =$$

$$= 1 - \sum_{p \in U} e^{-\left(\sum_{\substack{i \text{ t.c.} \\ p \in S_i}} \hat{x}_i\right) (k + \ln n)} \geq 1$$

$$\geq 1 - \sum_{p \in U} e^{-(k + \ln n)} =$$

$$= 1 - \sum_{p \in U} \frac{e^{-k}}{n} = 1 - n \cdot \frac{e^{-k}}{n} =$$

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

Teorema 2: Per ogni  $\alpha > 0$

$$P[\text{fatt. approssimazione} \geq \alpha \frac{(R + \ln n)}{\beta}] \leq \frac{1}{\alpha}$$

$\beta + \ln n$

Dimo:

P

$w^*$

LP

$\hat{P}$

LP

$$\text{solt. output dell'algoritmo } \hat{w} = \sum_i w_i \hat{x}_i \quad \boxed{\hat{w} \leq w^*}$$

$$E[\hat{w}] = \sum_{i=1}^m w_i P[i \text{ sta nella soluzione}] \leq$$

$\underbrace{\sum_{i=1}^m w_i}_{\text{union bound}}$

$$= \sum_{i=1}^m w_i (R + \ln n) \hat{x}_i =$$

$$= (R + \ln n) \underbrace{\sum_{i=1}^m w_i \hat{x}_i}_{(1)}$$

$$= (R + \ln n) \hat{w} \leq (R + \ln n) w^*$$

(4)

Dis. Markov

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

$\begin{cases} x \geq 0 \\ x \geq 0 \end{cases}$

$$X = \frac{w}{w^*}$$

$$\beta = \alpha(R + \ln n)$$

$$P\left[\frac{w}{w^*} \geq \alpha(K + \ln n)\right] \leq \frac{E\left[\frac{w}{w^*}\right]}{\alpha(K + \ln n)} =$$

$$= \frac{E[w]}{\alpha w^*(K + \ln n)} \stackrel{*}{\leq} \frac{w^*(K + \ln n)}{\alpha w^*(K + \ln n)} = \frac{1}{\alpha}$$

\* □

Corollario: Con  $K=3$ , c'è il  $\geq 65\%$ .  
 di probabilità di sol. ammiss.  
 con rapp. di appross.  $\leq 6 + 2 \ln n$

Dico:  $E_{\text{non-am}} = \begin{cases} \text{non si è ottenuta una} \\ \text{sol. ammissibile} \end{cases}$   
 $E_{\text{brutto}} = \begin{cases} \text{sì è ottenuta una} \\ \text{soluzione di costo} \\ \text{costo l'ottimo} \\ \geq 6 + 2 \ln n \end{cases}$

$$P[E_{\text{non-am}}] \stackrel{\text{Th. 1}}{\leq} \ell^{-3}$$

$$P[E_{\text{brutto}}] = P[\text{fattore appr.} \geq 6 + 2 \ln n] =$$

$$= P[\text{fatt. appr.} \geq 2 \cdot (K + \ln n)] \stackrel{\text{Th. 2}}{\leq}$$

$$\begin{aligned}
 & P[\Sigma_{\text{annual}} \wedge \Sigma_{\text{non-brutal}}] = \\
 & = 1 - P[\Sigma_{\text{non-annual}} \vee \Sigma_{\text{brutal}}] \geq \\
 & \geq 1 - (P[\Sigma_{\text{non-annual}}] + P[\Sigma_{\text{brutal}}]) \geq \\
 & \geq 1 - \left( e^{-3} + \frac{1}{2} \right) \approx 0.45
 \end{aligned}$$

□