

SORGENTE
RANDOM

PRNG

PROBLEMA **DEL** **TAUTOLOGIA**
MINIMO **GLOBALE** **(MINCUT)**

INPUT : $G = (V, E)$, grafo non orientato

SOL. AMMISI BILE :

$X \neq \emptyset$

$X \subseteq V$

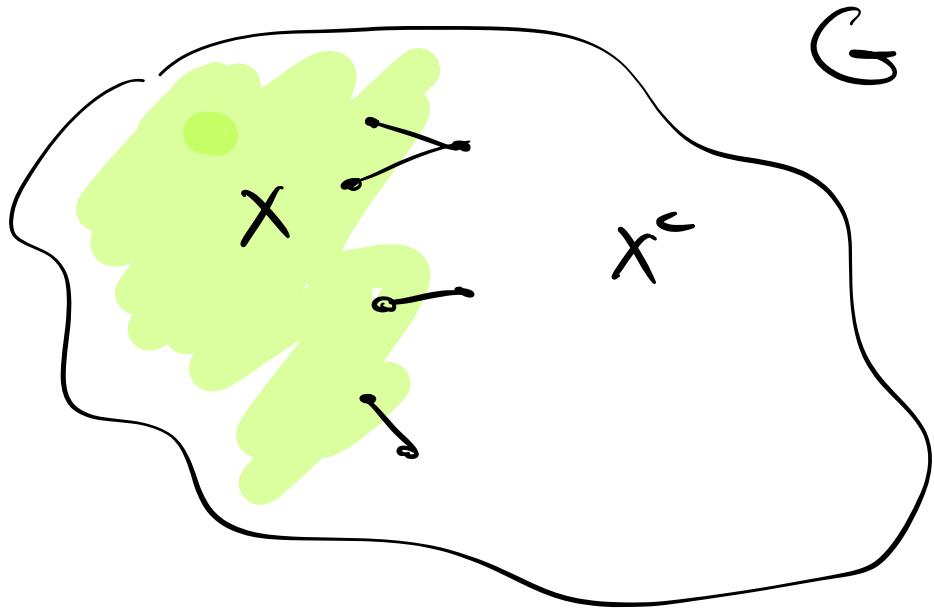
$X^c \neq \emptyset$

FONZ. OBIEKTIVO :

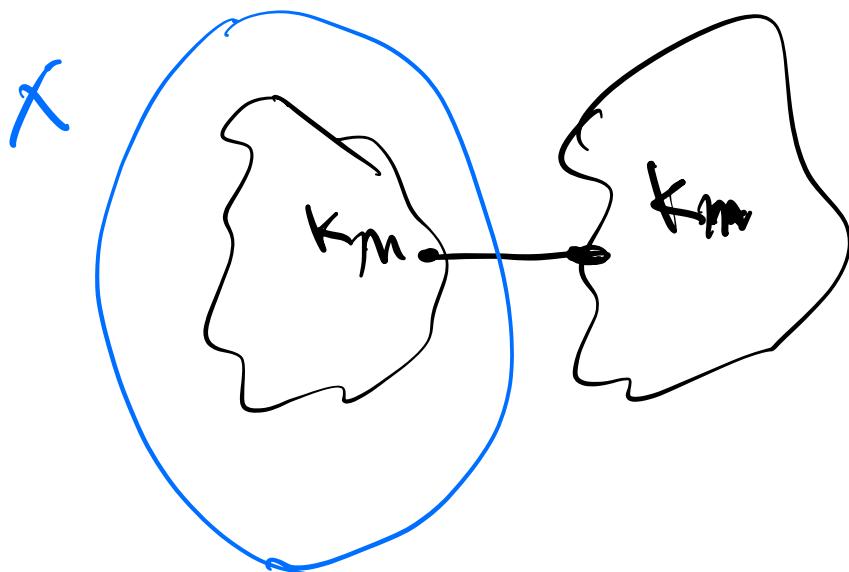
$\{e \in E \mid e \cap X \neq \emptyset, e \cap X^c \neq \emptyset\}$

TIPO :

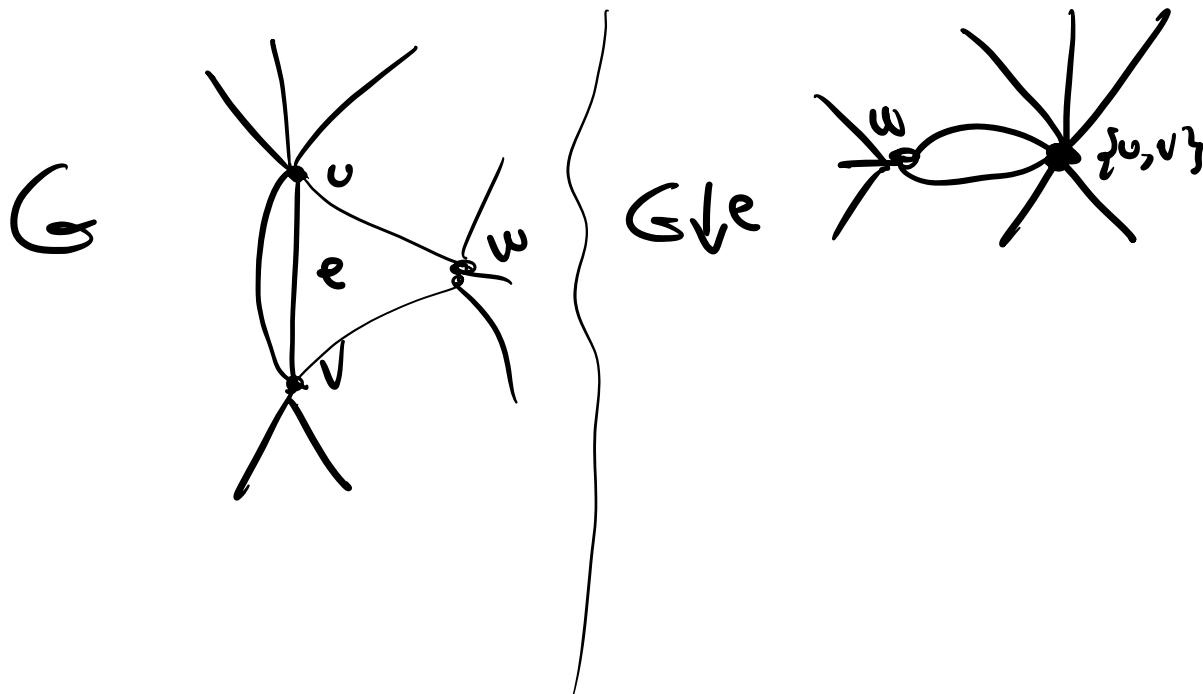
MIN



Lemas * Tamaño mínimo \leq grado minimo



ALGORITMO DI KARGER



INPUT : $G = (V, E)$

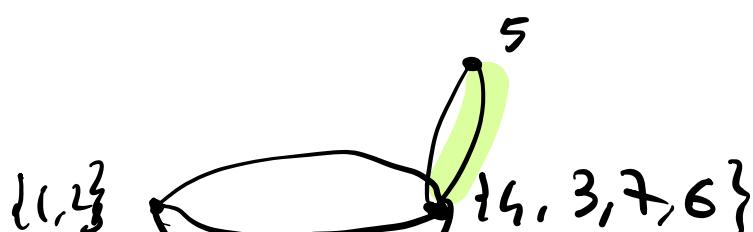
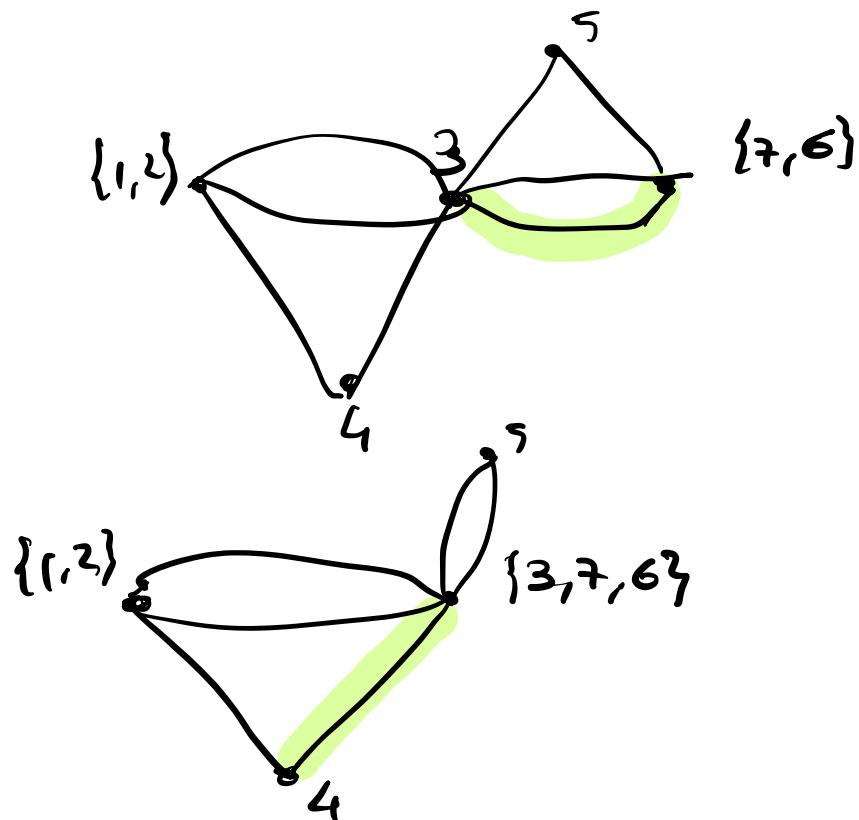
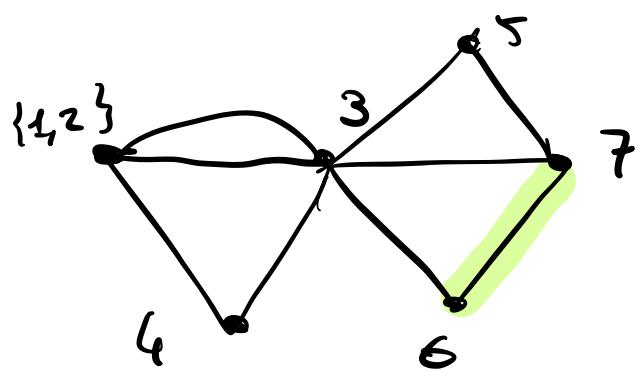
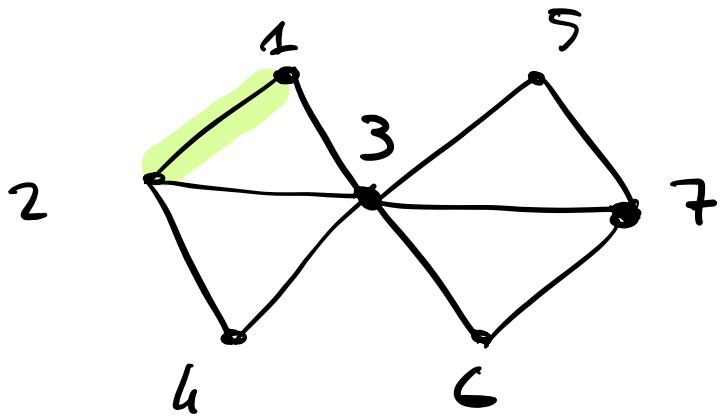
- Se G non è连通, esisti
una componente连通a qualunque

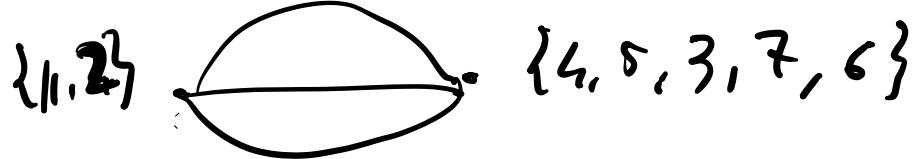
- Altrimenti:

while $|V| > 2$
- scegli un lato e a caso
- $G \leftarrow$

- Emetti la classe di equivalenza
di uno dei due vertici

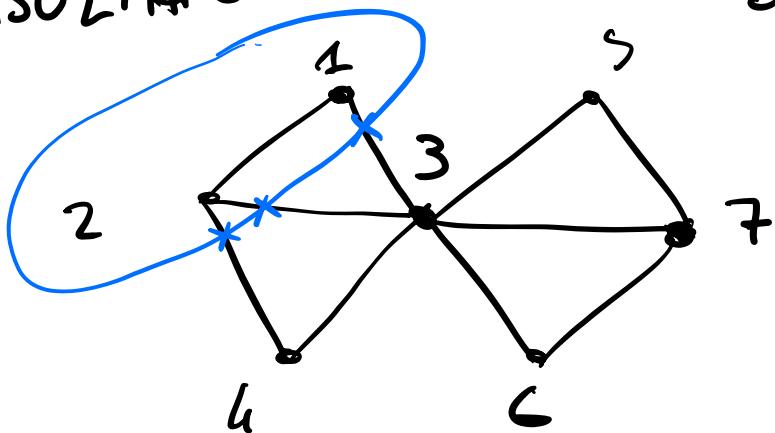
ESEMPPIO





RISULTATO

DIMENSIONE = 3



ANALISI

$$G = G_1 \xrightarrow{G_1 \text{ fig. } 1} G_2 \xrightarrow{G_2 \text{ fig. } 2} G_3 \xrightarrow{G_3 \text{ fig. } 3} \dots$$

$$\begin{aligned} X^* &= \text{taglio minimo} \\ k^* &= \text{Dim. taglio minimo} \end{aligned}$$

G_i è il grafico prima dell'i-esima iterazione

1) G_i ha $m-i+1$ vertici

G_i ha $\leq m-i+1$ lati

2) Ogni figlio di G_i corrisponde a un figlio di G con la stessa dimensione

3) Grado minimo di $G_i \geq k^*$

$$2m_i = \sum_{\substack{v \in V \\ \underbrace{\text{G}_i}_{n-i+1}}} d_{G_i}(v) \geq k^*(n-i+1)$$

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

\mathcal{E}_i = "all'i-esima iterazione non contiene uno dei lati tagliati del taglio minimo"

Lemma: $P[\mathcal{E}_i | \mathcal{E}_1, \dots, \mathcal{E}_{i-1}] \geq \frac{n-i-1}{n-i+1}$

$$\begin{aligned}
 & \text{Dove: } P[\mathcal{E}_i | \mathcal{E}_1, \dots, \mathcal{E}_{i-1}] = \\
 & = 1 - P[\overline{\mathcal{E}}_i | \mathcal{E}_1, \dots, \mathcal{E}_{i-1}] = \\
 & = 1 - \frac{m_i}{k^*} \geq \\
 & \geq 1 - \frac{k^* - 2}{k^*(n-i+1)} = \frac{n-i+1-2}{n-i+1} = \\
 & = \frac{n-i-1}{n-i+1} \quad \square
 \end{aligned}$$

Teorico: L'algoritmo di Karger
minimo con
cavette il tasso
probabilistico $\geq \frac{1}{\binom{n}{2}}$.

Dimo:

$$\begin{aligned} P[\Sigma_1 \wedge \Sigma_2 \wedge \Sigma_3 \wedge \dots \wedge \Sigma_{n-2}] &= \\ = P[\Sigma_1] \cdot P[\Sigma_2 | \Sigma_1] \cdot P[\Sigma_3 | \Sigma_1, \Sigma_2] \cdot & \\ \dots \cdot P[\Sigma_{n-2} | \Sigma_1, \dots, \Sigma_{n-3}] &\geq \\ \geq \frac{n-2}{n} \cdot \frac{n-3}{n-1} \cdot \frac{n-4}{n-2} \dots \cdot \frac{1}{3} &= \\ = \frac{(n-2)! \cdot 2}{n!} = \frac{2}{n(n-1)} = \frac{1}{\binom{n}{2}} & \end{aligned}$$

□

Corollario: Eseguendo l'algoritmo
di Karger $\binom{n}{2}$ volte
si ottiene il tasso minimo
con probabilità $\geq 1 - \frac{1}{n}$
("quasi certamente")

Dato:

$x > 1$

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

Quel è la probabilità di non trovare nci l'ottimo?

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

□