

# **Algoritmos de Aproximação**

**Segundo Semestre de 2012**

# Localização de facilidades

**Problema:** Dados conjunto  $F$  de facilidades, conjunto  $C$  de clientes, custo  $f_i$  para cada  $i$  em  $F$ , custo  $c_{ij} \geq 0$  para cada  $i$  em  $F$  e cada  $j$  em  $C$ , encontrar conjunto  $F' \subseteq F$  que minimize  $\sum_{i \in F'} f_i + \sum_{j \in C} \min\{c_{ij} : i \in F'\}$ .

**Versão métrica:**  $c_{ij} \leq c_{il} + c_{kl} + c_{kj}$  para todo  $i, j, k, \ell$ .

# Localização de facilidades

**Problema:** Dados conjunto  $F$  de facilidades, conjunto  $C$  de clientes, custo  $f_i$  para cada  $i$  em  $F$ , custo  $c_{ij} \geq 0$  para cada  $i$  em  $F$  e cada  $j$  em  $C$ , encontrar conjunto  $F' \subseteq F$  que minimize  $\sum_{i \in F'} f_i + \sum_{j \in C} \min\{c_{ij} : i \in F'\}$ .

**Versão métrica:**  $c_{ij} \leq c_{il} + c_{kl} + c_{kj}$  para todo  $i, j, k, l$ .

**Variáveis:**

- $y_i$ : indica se a facilidade  $i$  é aberta ou não.
- $x_{ij}$ : indica se o cliente  $j$  se conecta à facilidade  $i$ .

Encontrar  $x$  e  $y$  que

minimizem  $\sum_{i \in F} f_i y_i + \sum_{i \in F, j \in C} c_{ij} x_{ij}$

sujeito a  $\sum_{i \in F} x_{ij} = 1$  para todo  $j$  em  $C$

$x_{ij} \leq y_i$  para todo  $i$  em  $F$  e  $j$  em  $C$

$x_{ij}, y_i \in \{0, 1\}$  para todo  $i$  em  $F$  e  $j$  em  $C$

# Relaxação linear e seu dual

Primal (P):

$$\text{minimizar } \sum_{i \in F} f_i y_i + \sum_{i \in F, j \in C} c_{ij} x_{ij}$$

$$\text{sujeito a } \sum_{i \in F} x_{ij} = 1 \quad \text{para todo } j \text{ em } C$$

$$x_{ij} \leq y_i \quad \text{para todo } i \text{ em } F \text{ e } j \text{ em } C$$

$$x_{ij} \geq 0 \quad \text{para todo } i \text{ em } F \text{ e } j \text{ em } C$$

$$y_i \geq 0 \quad \text{para todo } i \text{ em } F.$$

Dual (D):

$$\text{maximizar } \sum_{j \in C} v_j$$

$$\text{sujeito a } \sum_{j \in C} w_{ij} \leq f_i \quad \text{para todo } i \text{ em } F$$

$$v_j - w_{ij} \leq c_{ij} \quad \text{para todo } i \text{ em } F \text{ e } j \text{ em } C$$

$$w_{ij} \geq 0 \quad \text{para todo } i \text{ em } F \text{ e } j \text{ em } C.$$

●  $v_j$ : indica quanto o cliente  $j$  paga para se conectar.

●  $w_{ij}$ : indica quanto  $j$  pagaria para a facilidade  $i$  abrir.

# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Durante o algoritmo,  $(v^*, w^*)$  será solução dual viável.



# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Durante o algoritmo,  $(v^*, w^*)$  será solução dual viável.

Se  $j$  contribui para  $i$ , então  $j \in N(i)$ ,  
pois  $w_{ij}^* > 0$  implica que  $v_j^* > c_{ij}$ .

# Nova definição de vizinhança

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Durante o algoritmo,  $(v^*, w^*)$  será solução dual viável.

Se  $j$  contribui para  $i$ , então  $j \in N(i)$ ,  
pois  $w_{ij}^* > 0$  implica que  $v_j^* > c_{ij}$ .

Ademais, se  $j \in N(i)$ , então  $v_j^* = c_{ij} + w_{ij}^*$ .

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Se  $j$  contribui para  $i$ , então  $j$  é vizinho de  $i$ .

Se  $j$  é vizinho de  $i$ , então  $v_j^* = c_{ij} + w_{ij}^*$ .

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Se  $j$  contribui para  $i$ , então  $j$  é vizinho de  $i$ .

Se  $j$  é vizinho de  $i$ , então  $v_j^* = c_{ij} + w_{ij}^*$ .

Solução viável  $(v^*, w^*)$  é **maximal** se

não podemos aumentar  $v_j^*$  de qq valor positivo e obter novos  $w_{ij}^*$  que formem uma solução viável.

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Cliente  $j$  **contribui** para facilidade  $i$  se  $w_{ij}^* > 0$ .

Dado  $v^*$ , tome  $w_{ij}^* = \max(0, v_j^* - c_{ij})$ .

Se  $j$  contribui para  $i$ , então  $j$  é vizinho de  $i$ .

Se  $j$  é vizinho de  $i$ , então  $v_j^* = c_{ij} + w_{ij}^*$ .

Solução viável  $(v^*, w^*)$  é **maximal** se

não podemos aumentar  $v_j^*$  de qq valor positivo e obter novos  $w_{ij}^*$  que formem uma solução viável.

Seja  $T = \{i \in F : \sum_{j \in C} w_{ij}^* = f_i\}$ .

Se  $(v^*, w^*)$  é maximal,  
então todo cliente é vizinho de alguma facilidade em  $T$ .

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $T = \{i \in F : \sum_{j \in C} w_{ij}^* = f_i\}$ .

Se  $(v^*, w^*)$  é maximal,  
então todo cliente é vizinho de alguma facilidade em  $T$ .

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $T = \{i \in F : \sum_{j \in C} w_{ij}^* = f_i\}$ .

Se  $(v^*, w^*)$  é maximal,  
então todo cliente é vizinho de alguma facilidade em  $T$ .

Para cada  $i$  em  $T$ ,

$$f_i + \sum_{j \in N(i)} c_{ij} = \sum_{j \in N(i)} (w_{ij}^* + c_{ij}) = \sum_{j \in N(i)} v_j^*.$$

# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $T = \{i \in F : \sum_{j \in C} w_{ij}^* = f_i\}$ .

Se  $(v^*, w^*)$  é maximal,  
então todo cliente é vizinho de alguma facilidade em  $T$ .

Para cada  $i$  em  $T$ ,

$$f_i + \sum_{j \in N(i)} c_{ij} = \sum_{j \in N(i)} (w_{ij}^* + c_{ij}) = \sum_{j \in N(i)} v_j^*.$$

**Problema:** alguns  $j$  estão em mais de um  $N(i)$ .



# Facilidades justas

Facilidade  $i$  é **vizinha** do cliente  $j$  se  $v_j^* \geq c_{ij}$ .

Seja  $N(j) = \{i \in F : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $N(i) = \{j \in C : i \text{ é vizinha de } j\}$ .

Seja  $T = \{i \in F : \sum_{j \in C} w_{ij}^* = f_i\}$ .

Se  $(v^*, w^*)$  é maximal,  
então todo cliente é vizinho de alguma facilidade em  $T$ .

Para cada  $i$  em  $T$ ,

$$f_i + \sum_{j \in N(i)} c_{ij} = \sum_{j \in N(i)} (w_{ij}^* + c_{ij}) = \sum_{j \in N(i)} v_j^*.$$

**Problema:** alguns  $j$  estão em mais de um  $N(i)$ .

Vamos escolher  $T' \subseteq T$  para abrir.

# Ideia do algoritmo primal-dual

Comece com  $S = C$  e  $T = \emptyset$  ( $v^* = w^* = 0$ ).

# Ideia do algoritmo primal-dual

Comece com  $S = C$  e  $T = \emptyset$  ( $v^* = w^* = 0$ ).

Aumente  $v_j^*$  uniformemente para  $j \in S$  até algum  $v_j^* = c_{ij}$ ,  
daí comece a aumentar simultaneamente  $w_{ij}^*$ .

# Ideia do algoritmo primal-dual

Comece com  $S = C$  e  $T = \emptyset$  ( $v^* = w^* = 0$ ).

Aumente  $v_j^*$  uniformemente para  $j \in S$  até algum  $v_j^* = c_{ij}$ ,  
daí comece a aumentar simultaneamente  $w_{ij}^*$ .

Pare quando

- $j$  se torna vizinho de uma facilidade em  $T$  ou
- desigualdade de (D) fica justa para alguma facilidade  $i$ .

# Ideia do algoritmo primal-dual

Comece com  $S = C$  e  $T = \emptyset$  ( $v^* = w^* = 0$ ).

Aumente  $v_j^*$  uniformemente para  $j \in S$  até algum  $v_j^* = c_{ij}$ ,  
daí comece a aumentar simultaneamente  $w_{ij}^*$ .

Pare quando

- $j$  se torna vizinho de uma facilidade em  $T$  ou
- desigualdade de (D) fica justa para alguma facilidade  $i$ .

Em cada caso,

- remova  $j$  de  $S$  ou
- inclua  $i$  em  $T$  e remova  $N(i)$  de  $S$ .

# Ideia do algoritmo primal-dual

Comece com  $S = C$  e  $T = \emptyset$  ( $v^* = w^* = 0$ ).

Aumente  $v_j^*$  uniformemente para  $j \in S$  até algum  $v_j^* = c_{ij}$ , daí comece a aumentar simultaneamente  $w_{ij}^*$ .

Pare quando

- $j$  se torna vizinho de uma facilidade em  $T$  ou
- desigualdade de (D) fica justa para alguma facilidade  $i$ .

Em cada caso,

- remova  $j$  de  $S$  ou
- inclua  $i$  em  $T$  e remova  $N(i)$  de  $S$ .

Quando  $S = \emptyset$  e todo cliente é vizinho de algum  $i$  em  $T$ , construa  $T'$  gulosamente (basicamente  $N(i)$  disjuntos).

# Algoritmo

Primal-Dual  $(F, C, f, c)$

1  $v \leftarrow 0$                        $w \leftarrow 0$

2  $S \leftarrow C$                        $T \leftarrow \emptyset$

3 **enquanto**  $S \neq \emptyset$  **faça**

4     aumente  $v_j$  para  $j \in S$  e  $w_{ij}$  para  $i \in N(j)$  e  $j \in S$ .

5     **se**  $j \in S$  é vizinho de  $i \in T$  **então**  $S \leftarrow S \setminus \{j\}$

6     **se** a desigualdade do dual para  $i \notin T$  é justa

7         **então**  $T \leftarrow T \cup \{i\}$       $S \leftarrow S \setminus N(i)$

# Algoritmo

Primal-Dual  $(F, C, f, c)$

- 1  $v \leftarrow 0$                        $w \leftarrow 0$
- 2  $S \leftarrow C$                        $T \leftarrow \emptyset$
- 3 **enquanto**  $S \neq \emptyset$  **faça**
- 4     aumente  $v_j$  para  $j \in S$  e  $w_{ij}$  para  $i \in N(j)$  e  $j \in S$ .
- 5     **se**  $j \in S$  é vizinho de  $i \in T$  **então**  $S \leftarrow S \setminus \{j\}$
- 6     **se** a desigualdade do dual para  $i \notin T$  é justa
- 7         **então**  $T \leftarrow T \cup \{i\}$       $S \leftarrow S \setminus N(i)$
- 8  $T' \leftarrow \emptyset$
- 9 **enquanto**  $T \neq \emptyset$  **faça**
- 10     seja  $i$  um elemento de  $T$
- 11      $T' \leftarrow T' \cup \{i\}$
- 12      $T \leftarrow T \setminus \{h \in T : \exists j \in C, w_{ij} > 0, w_{hj} > 0\}$
- 13 **devolva**  $T'$



# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova do lema depois.

# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova do lema depois.

Prova do teorema:

$A(i) \subseteq N(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova do lema depois.

Prova do teorema:

$A(i) \subseteq N(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} (w_{ij} + c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j,$$

# Razão de aproximação

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3 v_j$ .

Prova do lema depois.

Prova do teorema:

$A(i) \subseteq N(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} (w_{ij} + c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j,$$

pois se  $i \in T'$ , então  $\sum_{j \in A(i)} w_{ij} = f_i$  e  
se  $w_{ij} > 0$ , então  $j \in A(i)$ .

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3 v_j$ .

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

Prova:  $A(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j.$$

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3 v_j$ .

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

Prova:  $A(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j.$$

$Z$ : clientes que não são vizinhos de facilidade em  $T'$ .



# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3 v_j$ .

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

Prova:  $A(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j.$$

$Z$ : clientes que não são vizinhos de facilidade em  $T'$ .

Pelo lema, custo de atribuir  $j \in Z$  à facilidade de  $T'$  é  $\leq 3 v_j$ .

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3 v_j$ .

**Teorema:** Primal-Dual é uma 3-aproximação.

Prova:  $A(i)$ : clientes atribuídos a cada  $i \in T'$ .

$$\sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) = \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j.$$

$Z$ : clientes que não são vizinhos de facilidade em  $T'$ .

Pelo lema, custo de atribuir  $j \in Z$  à facilidade de  $T'$  é  $\leq 3 v_j$ .

$$\begin{aligned} \sum_{i \in T'} (f_i + \sum_{j \in A(i)} c_{ij}) + 3 \sum_{j \in Z} v_j &= \sum_{i \in T'} \sum_{j \in A(i)} v_j + 3 \sum_{j \in Z} v_j \\ &\leq 3 \sum_{j \in C} v_j \leq 3 \text{OPT}. \end{aligned}$$

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova:

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

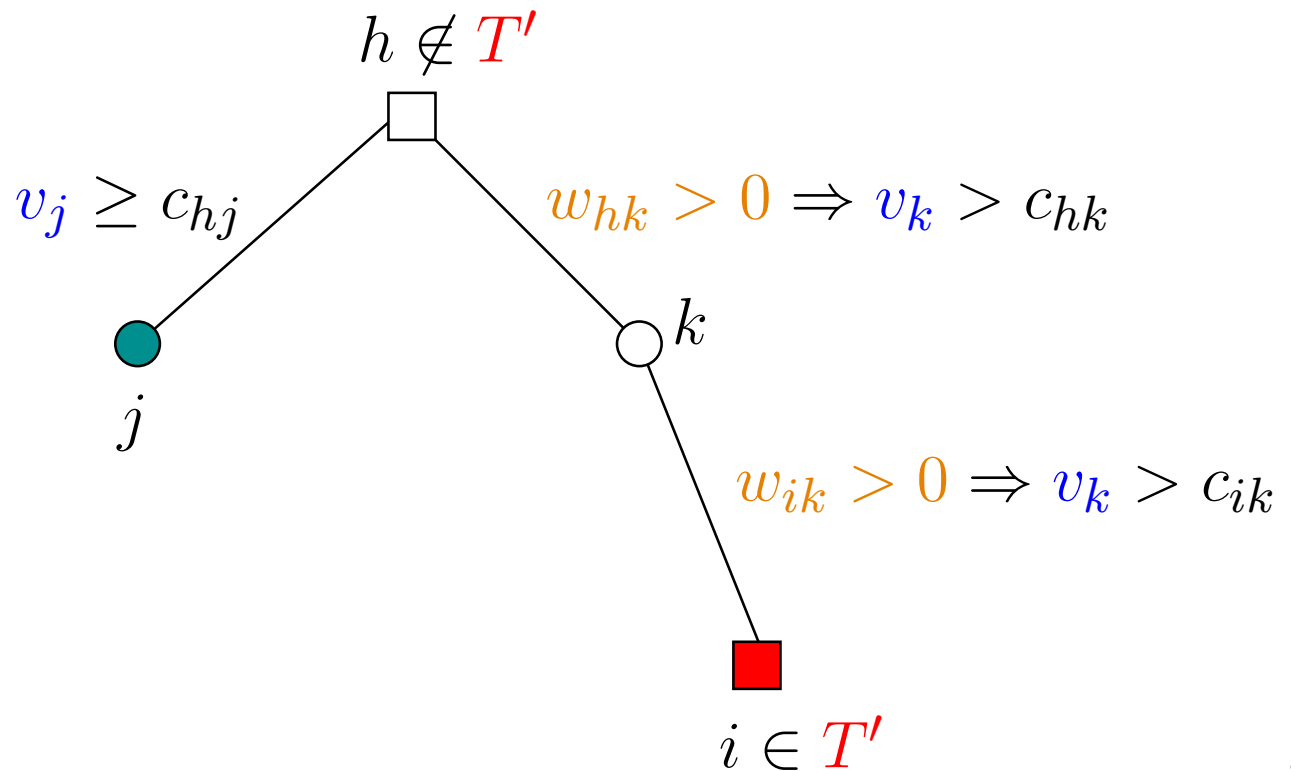
Prova: Quando  $v_j$  parou de crescer,  $j \in N(h)$  para algum  $h \in T \setminus T'$ .

# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova: Quando  $v_j$  parou de crescer,  $j \in N(h)$  para algum  $h \in T \setminus T'$ .

Existe cliente  $k$  vizinho de  $h$  e  $i \in T'$ .

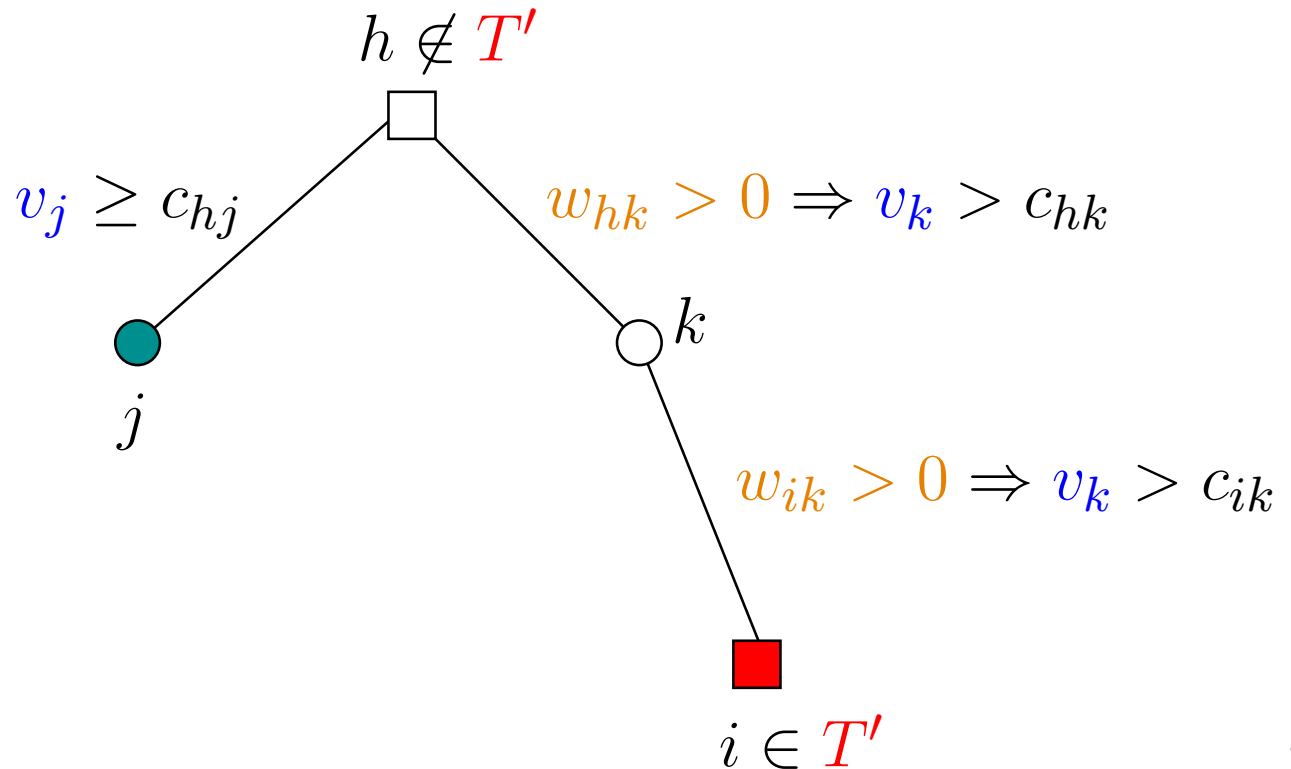


# Razão de aproximação

**Lema:** Se  $j$  não é vizinho de facilidade em  $T'$ , então existe  $i$  em  $T'$  tq  $c_{ij} \leq 3v_j$ .

Prova: Quando  $v_j$  parou de crescer,  $j \in N(h)$  para algum  $h \in T \setminus T'$ .

Existe cliente  $k$  vizinho de  $h$  e  $i \in T'$ , e  $v_k \leq v_j$ .



# Inaproximabilidade

- Reduções de problemas NP-completos
- Reduções que preservam aproximações
- Reduções a partir do PCP
- Reduções do Label Cover
- Reduções do Unique Games



# Inaproximabilidade

- Reduções de problemas NP-completos (já vimos)
- Reduções que preservam aproximações (hoje)
- Reduções a partir do PCP
- Reduções do Label Cover
- Reduções do Unique Games

# Inaproximabilidade

- Reduções de problemas NP-completos (já vimos)
- Reduções que preservam aproximações (hoje)
- Reduções a partir do PCP (quarta que vem)
- Reduções do Label Cover
- Reduções do Unique Games (quarta que vem)

# Reduções de problemas NP-completos

- Redução do 2-Partição para o Bin Packing  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha < \frac{3}{2}$  implica que P=NP.)

# Reduções de problemas NP-completos

- Redução do 2-Partição para o Bin Packing  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha < \frac{3}{2}$  implica que  $P=NP$ .)
- Redução do Circuito Hamiltoniano para o TSP  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha = O(2^n)$  implica que  $P=NP$ .)

# Reduções de problemas NP-completos

- Redução do 2-Partição para o Bin Packing  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha < \frac{3}{2}$  implica que P=NP.)
- Redução do Circuito Hamiltoniano para o TSP  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha = O(2^n)$  implica que P=NP.)
- Redução do Conjunto Dominante Mínimo para o Problema dos 2-Centros  
( $\alpha$ -aproximação com  $\alpha < 2$  implica que P=NP.)

# Reduções que preservam aproximação

- Redução do MAX E3SAT para o MAX 2SAT

# Reduções que preservam aproximação

- Redução do MAX E3SAT para o MAX 2SAT
- Redução do MAX E3SAT para o Conjunto Independente

# Reduções que preservam aproximação

- Redução do MAX E3SAT para o MAX 2SAT
- Redução do MAX E3SAT para o Conjunto Independente
- Redução do Conjunto Independente para o próprio



# MAX SAT

Variáveis booleanas  $x_1, \dots, x_n$ .

**Literal:** variável  $x_i$  ou sua negação  $\bar{x}_i$

**Cláusula:** conjunto de literais nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ .

# MAX SAT

Variáveis booleanas  $x_1, \dots, x_n$ .

**Literal:** variável  $x_i$  ou sua negação  $\bar{x}_i$

**Cláusula:** conjunto de literais nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ .

**MAX SAT:** Dadas cláusulas  $C_1, \dots, C_m$  nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ , e pesos  $w_j \geq 0$  para cada  $C_j$ , encontrar uma atribuição para as variáveis que maximize o peso das cláusulas satisfeitas.

# MAX SAT

Variáveis booleanas  $x_1, \dots, x_n$ .

**Literal:** variável  $x_i$  ou sua negação  $\bar{x}_i$

**Cláusula:** conjunto de literais nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ .

**MAX SAT:** Dadas cláusulas  $C_1, \dots, C_m$  nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ , e pesos  $w_j \geq 0$  para cada  $C_j$ , encontrar uma atribuição para as variáveis que maximize o peso das cláusulas satisfeitas.

**MAX E3SAT:** as cláusulas têm exatamente três literais.

# MAX SAT

Variáveis booleanas  $x_1, \dots, x_n$ .

**Literal:** variável  $x_i$  ou sua negação  $\bar{x}_i$

**Cláusula:** conjunto de literais nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ .

**MAX SAT:** Dadas cláusulas  $C_1, \dots, C_m$  nas variáveis  $x_1, \dots, x_n$ , e pesos  $w_j \geq 0$  para cada  $C_j$ , encontrar uma atribuição para as variáveis que maximize o peso das cláusulas satisfeitas.

**MAX E3SAT:** as cláusulas têm exatamente três literais.

**MAX 2SAT:** as cláusulas têm no máximo dois literais.

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas  
 $x_1, x_2, x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, \bar{x}_2 \vee \bar{x}_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_3, y_j, x_1 \vee \bar{y}_j, x_2 \vee \bar{y}_j, x_3 \vee \bar{y}_j.$

$y_j$ : variável nova.

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas  $x_1, x_2, x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, \bar{x}_2 \vee \bar{x}_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_3, y_j, x_1 \vee \bar{y}_j, x_2 \vee \bar{y}_j, x_3 \vee \bar{y}_j$ .

$y_j$ : variável nova.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **7 das 10** cláusulas acima.

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas  $x_1, x_2, x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, \bar{x}_2 \vee \bar{x}_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_3, y_j, x_1 \vee \bar{y}_j, x_2 \vee \bar{y}_j, x_3 \vee \bar{y}_j$ .

$y_j$ : variável nova.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **7 das 10** cláusulas acima.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **6 das 10** cláusulas acima.



# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas  $x_1, x_2, x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, \bar{x}_2 \vee \bar{x}_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_3, y_j, x_1 \vee \bar{y}_j, x_2 \vee \bar{y}_j, x_3 \vee \bar{y}_j$ .

$y_j$ : variável nova.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **7 das 10** cláusulas acima.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **6 das 10** cláusulas acima.

$m$ : número de cláusulas na instância  $I$  do MAX E3SAT.

$k^* = \text{OPT}(I)$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 10 cláusulas  $x_1, x_2, x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, \bar{x}_2 \vee \bar{x}_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_3, y_j, x_1 \vee \bar{y}_j, x_2 \vee \bar{y}_j, x_3 \vee \bar{y}_j$ .

$y_j$ : variável nova.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **7 das 10** cláusulas acima.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz **6 das 10** cláusulas acima.

$m$ : número de cláusulas na instância  $I$  do MAX E3SAT.

$k^* = \text{OPT}(I)$ .

Então  $\text{OPT}(I') = 7k^* + 6(m - k^*) = k^* + 6m$ ,

onde  $I'$  é a instância correspondente do MAX 2SAT.

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , a atribuição derivada satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , a atribuição derivada satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

$$\begin{aligned} \text{OPT}(I) - \bar{k} &= k^* - \bar{k} = 7k^* + 6(m - k^*) - (7\bar{k} + 6(m - \bar{k})) \\ &\leq \text{OPT}(I') - \alpha \text{OPT}(I') = (1 - \alpha)\text{OPT}(I'). \end{aligned}$$

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , a atribuição derivada satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

$$\begin{aligned}\text{OPT}(I) - \bar{k} &= k^* - \bar{k} = 7k^* + 6(m - k^*) - (7\bar{k} + 6(m - \bar{k})) \\ &\leq \text{OPT}(I') - \alpha \text{OPT}(I') = (1 - \alpha)\text{OPT}(I').\end{aligned}$$

Logo  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , a atribuição derivada satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

$$\begin{aligned} \text{OPT}(I) - \bar{k} &= k^* - \bar{k} = 7k^* + 6(m - k^*) - (7\bar{k} + 6(m - \bar{k})) \\ &\leq \text{OPT}(I') - \alpha \text{OPT}(I') = (1 - \alpha)\text{OPT}(I'). \end{aligned}$$

Logo  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

Para deduzir uma razão de aproximação para o MAX E3SAT, precisamos relacionar  $\text{OPT}(I')$  e  $\text{OPT}(I)$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , tal atribuição satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

Vale que  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , tal atribuição satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

Vale que  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

Sabemos que  $\text{OPT}(I) = k^* \geq \frac{7}{8}m$ .



# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , tal atribuição satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

Vale que  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

Sabemos que  $\text{OPT}(I) = k^* \geq \frac{7}{8}m$ .

Como  $\text{OPT}(I') = 7k^* + 6(m - k^*) = k^* + 6m$ , temos que  $\text{OPT}(I') \leq k^* + 6\frac{8}{7}k^* = \frac{55}{7}\text{OPT}(I)$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , tal atribuição satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

Vale que  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

Sabemos que  $\text{OPT}(I) = k^* \geq \frac{7}{8}m$ .

Como  $\text{OPT}(I') = 7k^* + 6(m - k^*) = k^* + 6m$ , temos que  $\text{OPT}(I') \leq k^* + 6\frac{8}{7}k^* = \frac{55}{7}\text{OPT}(I)$ .

Logo  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\frac{55}{7}\text{OPT}(I) = \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)\text{OPT}(I)$ .

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

Se  $A$  é uma  $\alpha$ -aproximação para o MAX 2SAT, que produz uma atribuição que satisfaz 7 cláusulas das 10, para  $\bar{k}$  dos  $C_j$ , tal atribuição satisfaz  $\bar{k}$  dos  $C_j$ .

Vale que  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\text{OPT}(I')$ .

Sabemos que  $\text{OPT}(I) = k^* \geq \frac{7}{8}m$ .

Como  $\text{OPT}(I') = 7k^* + 6(m - k^*) = k^* + 6m$ , temos que  $\text{OPT}(I') \leq k^* + 6\frac{8}{7}k^* = \frac{55}{7}\text{OPT}(I)$ .

Logo  $\bar{k} \geq \text{OPT}(I) - (1 - \alpha)\frac{55}{7}\text{OPT}(I) = \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)\text{OPT}(I)$ .

$\alpha$ -aprox. MAX 2SAT  $\implies \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)$ -aprox. MAX E3SAT

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

$\alpha$ -aprox. MAX 2SAT  $\implies \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)$ -aprox. MAX E3SAT

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

$\alpha$ -aprox. MAX 2SAT  $\implies \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)$ -aprox. MAX E3SAT

Lembre-se do seguinte

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para MAX E3SAT com  $\alpha > \frac{7}{8}$ .

(Esse vem do PCP.)

# Redução MAX E3SAT p/ MAX 2SAT

$\alpha$ -aprox. MAX 2SAT  $\implies \left(\frac{55}{7}\alpha - \frac{48}{7}\right)$ -aprox. MAX E3SAT

Lembre-se do seguinte

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para MAX E3SAT com  $\alpha > \frac{7}{8}$ .

(Esse vem do PCP.)

Então

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para MAX 2SAT com  $\alpha > \frac{433}{440} \approx 0,984$ .

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;



# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I) + b$ ;

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

Para problemas de maximização,

$$\begin{aligned} v &\geq \text{OPT}(I) - b(\text{OPT}(I') - v') \geq \text{OPT}(I) - b(1 - \alpha)\text{OPT}(I') \\ &\geq \text{OPT}(I)(1 - ab(1 - \alpha)). \end{aligned}$$

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

Para problemas de maximização,  $v \geq \text{OPT}(I)(1 - ab(1 - \alpha))$ .

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

Para problemas de maximização,  $v \geq \text{OPT}(I)(1 - ab(1 - \alpha))$ .

**Quanto menor  $ab$ , melhor o resultado.**

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

Para problemas de maximização,  $v \geq \text{OPT}(I)(1 - ab(1 - \alpha))$ .

Para problemas de minimização,  $v \leq \text{OPT}(I)(1 + ab(1 - \alpha))$ .

**Quanto menor  $ab$ , melhor o resultado.**

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

Quanto menor  $ab$ , melhor o resultado.

# L-redução

Dados dois problemas de otimização  $\Pi$  e  $\Pi'$ , temos uma **L-redução** de  $\Pi$  para  $\Pi'$  se, para um par de números  $a$  e  $b$  positivos,

- para cada instância  $I$  de  $\Pi$ , podemos calcular em tempo polinomial uma instância  $I'$  de  $\Pi'$ ;
- $\text{OPT}(I') \leq a \text{OPT}(I)$ ;
- dada solução de valor  $v'$  para  $I'$ , podemos calcular em tempo polinomial solução para  $I$  de valor  $v$  tal que

$$|\text{OPT}(I) - v| \leq b|\text{OPT}(I') - v'|.$$

**Quanto menor  $ab$ , melhor o resultado.**

**Redução anterior:**  $a = \frac{55}{7}$  ( $\text{OPT}(I') \leq \frac{55}{7}\text{OPT}(I)$ )

e  $b = 1$  ( $(7k^* + 6(m - k^*)) - (7\bar{k} + 6(m - \bar{k})) = k^* - \bar{k}$ ).



# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas  $x_1 \vee x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, x_1 \vee \bar{y}_j, \bar{x}_1 \vee y_j, x_3 \vee \bar{y}_j, \bar{x}_3 \vee y_j, x_2 \vee y_j$ , cada uma com peso  $1/2$ , exceto a última, que tem peso 1.

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas  $x_1 \vee x_3$ ,  $\bar{x}_1 \vee \bar{x}_2$ ,  $x_1 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_1 \vee y_j$ ,  $x_3 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_3 \vee y_j$ ,  $x_2 \vee y_j$ , cada uma com peso  $1/2$ , exceto a última, que tem peso 1.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 3,5.

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas  $x_1 \vee x_3$ ,  $\bar{x}_1 \vee \bar{x}_2$ ,  $x_1 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_1 \vee y_j$ ,  $x_3 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_3 \vee y_j$ ,  $x_2 \vee y_j$ , cada uma com peso  $1/2$ , exceto a última, que tem peso 1.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 3,5.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 2,5.

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas  $x_1 \vee x_3$ ,  $\bar{x}_1 \vee \bar{x}_2$ ,  $x_1 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_1 \vee y_j$ ,  $x_3 \vee \bar{y}_j$ ,  $\bar{x}_3 \vee y_j$ ,  $x_2 \vee y_j$ , cada uma com peso  $1/2$ , exceto a última, que tem peso 1.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 3,5.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 2,5.

Isso resulta numa L-redução com  $a = 1 + \frac{5}{2} \cdot \frac{8}{7} = \frac{27}{7}$  e  $b = 1$ .

# Redução melhor

Redução anterior:  $a = \frac{55}{7}$  e  $b = 1$ .

Troque a cláusula  $C_j = (x_1 \vee x_2 \vee x_3)$  pelas 7 cláusulas  $x_1 \vee x_3, \bar{x}_1 \vee \bar{x}_2, x_1 \vee \bar{y}_j, \bar{x}_1 \vee y_j, x_3 \vee \bar{y}_j, \bar{x}_3 \vee y_j, x_2 \vee y_j$ , cada uma com peso  $1/2$ , exceto a última, que tem peso 1.

Atribuição que satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 3,5.

Atribuição que não satisfaz  $C_j$  corresponde à atribuição que satisfaz cláusulas acima que somam peso 2,5.

Isso resulta numa L-redução com  $a = 1 + \frac{5}{2} \cdot \frac{8}{7} = \frac{27}{7}$  e  $b = 1$ .

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para MAX 2SAT com  $\alpha > \frac{209}{216} \approx 0,968$ .

# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .



# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

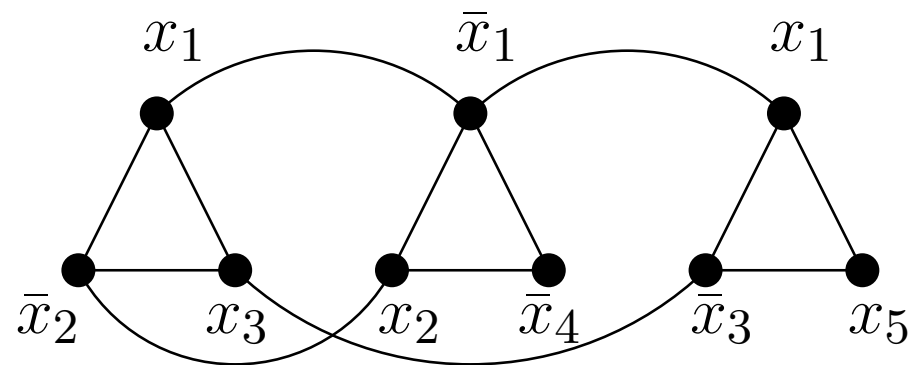
**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Para  $\Phi = (x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3)(\bar{x}_1 \vee x_2 \vee x_4)(x_1 \vee \bar{x}_3 \vee x_5)$

# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

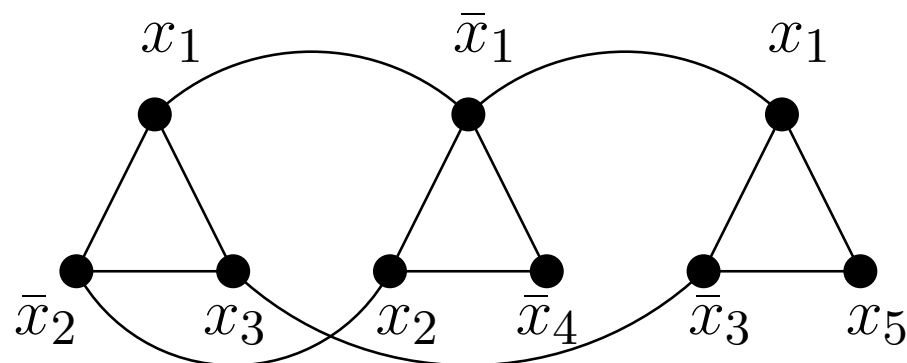
Para  $\Phi = (x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3)(\bar{x}_1 \vee x_2 \vee x_4)(x_1 \vee \bar{x}_3 \vee x_5)$



# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Para  $\Phi = (x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3)(\bar{x}_1 \vee x_2 \vee x_4)(x_1 \vee \bar{x}_3 \vee x_5)$

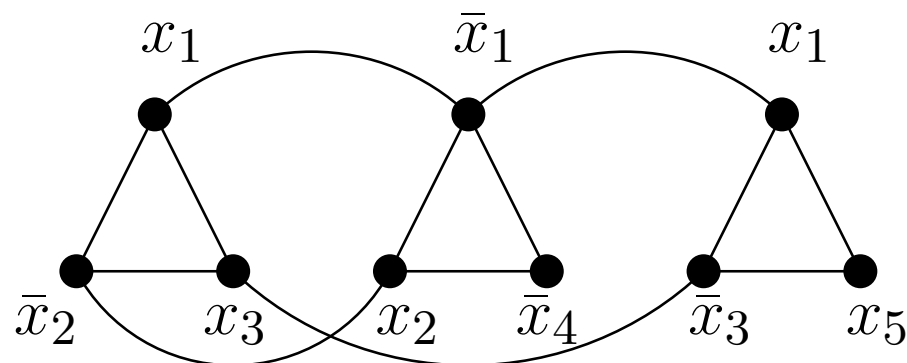


Note que  $\text{OPT}(\phi) = \text{OPT}(G)$  e de um conjunto independente de tamanho  $v'$ , podemos obter uma atribuição que satisfaz  $v \geq v'$  cláusulas.

# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Para  $\Phi = (x_1 \vee \bar{x}_2 \vee x_3)(\bar{x}_1 \vee x_2 \vee x_4)(x_1 \vee \bar{x}_3 \vee x_5)$



Note que  $\text{OPT}(\phi) = \text{OPT}(G)$  e de um conjunto independente de tamanho  $v'$ , podemos obter uma atribuição que satisfaz  $v \geq v'$  cláusulas.

Ou seja, temos  $a = b = 1$ .

# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

L-redução do MAX E3SAT para o Conjunto Independente com  $a = b = 1$  implica no seguinte

# MAX E3SAT p/ Conjunto Independente

**Conjunto Independente:** Dado um grafo  $G$ , encontrar um conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

L-redução do MAX E3SAT para o Conjunto Independente com  $a = b = 1$  implica no seguinte

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente com  $\alpha > \frac{7}{8}$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1u_2 \in E$  ou  $v_1v_2 \in E$ .



# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1u_2 \in E$  ou  $v_1v_2 \in E$ .

Se  $S$  é conjunto independente em  $G$ ,  
então  $S \times S$  é conjunto independente em  $G'$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1u_2 \in E$  ou  $v_1v_2 \in E$ .

Se  $S$  é conjunto independente em  $G$ ,  
então  $S \times S$  é conjunto independente em  $G'$ .

Se  $S'$  é conjunto independente em  $G'$  e  
 $S_1 = \{u \in V : \exists(u, w) \in S'\}$  e  $S_2 = \{u \in V : \exists(w, u) \in S'\}$ ,  
então ambos  $S_1$  e  $S_2$  são conjuntos independentes em  $G$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1u_2 \in E$  ou  $v_1v_2 \in E$ .

Se  $S$  é conjunto independente em  $G$ ,  
então  $S \times S$  é conjunto independente em  $G'$ .

Se  $S'$  é conjunto independente em  $G'$  e  
 $S_1 = \{u \in V : \exists(w, u) \in S'\}$  e  $S_2 = \{u \in V : \exists(w, u) \in S'\}$ ,  
então ambos  $S_1$  e  $S_2$  são conjuntos independentes em  $G$ .

Conjunto Independente de tamanho  $k$  em  $G$  sse  
conjunto independente de tamanho  $k^2$  em  $G'$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1u_2 \in E$  ou  $v_1v_2 \in E$ .

Se  $S$  é conjunto independente em  $G$ ,  
então  $S \times S$  é conjunto independente em  $G'$ .

Se  $S'$  é conjunto independente em  $G'$  e  
 $S_1 = \{u \in V : \exists(w, u) \in S'\}$  e  $S_2 = \{u \in V : \exists(w, u) \in S'\}$ ,  
então ambos  $S_1$  e  $S_2$  são conjuntos independentes em  $G$ .

Ou seja,  $\text{OPT}(G') = \text{OPT}(G)^2$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1v_1 \in E$  ou  $u_2v_2 \in E$ .

Vale que  $\text{OPT}(G') = \text{OPT}(G)^2$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1v_1 \in E$  ou  $u_2v_2 \in E$ .

Vale que  $\text{OPT}(G') = \text{OPT}(G)^2$ .

Se existe  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente, ao executá-la em  $G'$ , obtemos conjunto independente de  $G'$  de tamanho  $k' \geq \alpha \text{OPT}(G') = \alpha \text{OPT}(G)^2$ ,

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1v_1 \in E$  ou  $u_2v_2 \in E$ .

Vale que  $\text{OPT}(G') = \text{OPT}(G)^2$ .

Se existe  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente, ao executá-la em  $G'$ , obtemos conjunto independente de  $G'$  de tamanho  $k' \geq \alpha \text{OPT}(G') = \alpha \text{OPT}(G)^2$ , e podemos extrair conjunto independente de  $G$  de tamanho  $\geq \sqrt{k'} \geq \sqrt{\alpha} \text{OPT}(G)$ .

# Conjunto Independente para o próprio

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

Considere  $G' = G \times G$ , onde  $V(G') = V \times V$  e  $(u_1, v_1)$  é adjacente a  $(u_2, v_2)$  sse  $u_1v_1 \in E$  ou  $u_2v_2 \in E$ .

Vale que  $\text{OPT}(G') = \text{OPT}(G)^2$ .

Se existe  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente, ao executá-la em  $G'$ , obtemos conjunto independente de  $G'$  de tamanho  $k' \geq \alpha \text{OPT}(G') = \alpha \text{OPT}(G)^2$ , e podemos extrair conjunto independente de  $G$  de tamanho  $\geq \sqrt{k'} \geq \sqrt{\alpha} \text{OPT}(G)$ .

Ou seja, obtemos uma  $\sqrt{\alpha}$ -aproximação.



# Consequência

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

**Teorema:** Se existe uma  $\alpha$ -aproximação para qualquer constante  $\alpha$ , com  $0 < \alpha < 1$ , então existe um esquema de aproximação polinomial para o Conjunto Independente.

# Consequência

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

**Teorema:** Se existe uma  $\alpha$ -aproximação para qualquer constante  $\alpha$ , com  $0 < \alpha < 1$ , então existe um esquema de aproximação polinomial para o Conjunto Independente.

Mas provamos há pouco o seguinte

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente com  $\alpha > \frac{7}{8}$ .

# Consequência

**Conjunto Independente:** Dado grafo  $G = (V, E)$ , encontrar conjunto independente de tamanho máximo em  $G$ .

**Teorema:** Se existe uma  $\alpha$ -aproximação para qualquer constante  $\alpha$ , com  $0 < \alpha < 1$ , então existe um esquema de aproximação polinomial para o Conjunto Independente.

Mas provamos há pouco o seguinte

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe uma  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente com  $\alpha > \frac{7}{8}$ .

Assim deduzimos

**Teorema:** A menos que  $P = NP$ , não existe  $\alpha$ -aproximação para Conjunto Independente para nenhuma constante  $\alpha$ .