

Algoritmos de Aproximação

Segundo Semestre de 2012

Cobertura por conjuntos

Instância:

- conjunto base finito E
- coleção $\mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$ de subconjuntos de E
- custo $c_j > 0$ para cada S_j em \mathcal{S}

Cobertura por conjuntos

Instância:

- conjunto base finito E
- coleção $\mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$ de subconjuntos de E
- custo $c_j > 0$ para cada S_j em \mathcal{S}

Objetivo: encontrar cobertura $\mathcal{S}' \subseteq \mathcal{S}$ de E de custo mínimo.

Cobertura por conjuntos

Instância:

- conjunto base finito E
- coleção $\mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$ de subconjuntos de E
- custo $c_j > 0$ para cada S_j em \mathcal{S}

Objetivo: encontrar cobertura $\mathcal{S}' \subseteq \mathcal{S}$ de E de custo mínimo.

Relaxação linear: Dados E , \mathcal{S} e c , encontrar x que

minimize $\sum_j c_j x_j$

sujeito a $\sum_{j:e \in S_j} x_j \geq 1$ para cada e em E

$x_j \geq 0$ para $j = 1, \dots, m$

Cobertura por conjuntos

Instância:

- conjunto base finito E
- coleção $\mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$ de subconjuntos de E
- custo $c_j > 0$ para cada S_j em \mathcal{S}

Objetivo: encontrar cobertura $\mathcal{S}' \subseteq \mathcal{S}$ de E de custo mínimo.

Relaxação linear: Dados E , \mathcal{S} e c , encontrar x que

minimize $\sum_j c_j x_j$

sujeito a $\sum_{j:e \in S_j} x_j \geq 1$ para cada e em E

$x_j \geq 0$ para $j = 1, \dots, m$

Este é o programa primal, que denotaremos por (P).

Arredondamento determinístico

ARREDDDET (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

1 $x^* \leftarrow$ solução da relaxação linear (P)

2 **para cada** e em E **faça**

3 $f_e \leftarrow |\{j : e \in S_j\}|$

4 $f \leftarrow \max\{f_e : e \in E\}$

5 $I \leftarrow \{j : x_j^* \geq 1/f\}$

6 **devolva** I

Arredondamento determinístico

ARREDDDET (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $x^* \leftarrow$ solução da relaxação linear (P)
- 2 **para cada** e em E **faça**
- 3 $f_e \leftarrow |\{j : e \in S_j\}|$
- 4 $f \leftarrow \max\{f_e : e \in E\}$
- 5 $I \leftarrow \{j : x_j^* \geq 1/f\}$
- 6 **devolva** I

Lema: I é uma cobertura.

Prova: Como $\sum_{j:e \in S_j} x_j^* \geq 1$ tem exatamente $f_e \leq f$ termos, um deles tem que valer pelo menos $1/f$. ■

Arredondamento determinístico

ARREDDDET (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

1 $x^* \leftarrow$ solução da relaxação linear (P)

2 **para cada** e em E **faça**

3 $f_e \leftarrow |\{j : e \in S_j\}|$

4 $f \leftarrow \max\{f_e : e \in E\}$

5 $I \leftarrow \{j : x_j^* \geq 1/f\}$

6 **devolva** I

Lema: I é uma cobertura.

Teorema: **ARREDDDET** é uma f -aproximação.

Prova: $c(I) = \sum_{j \in I} c_j \leq \sum_j (c_j f x_j^*) = f z_{\text{LP}}^* \leq f \text{opt}$. ■

Arredondamento de solução dual

ARREDDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $y^* \leftarrow$ solução do dual da relaxação linear (P)
- 2 $I' \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e^* = c_j\}$
- 3 **devolva** I'

Arredondamento de solução dual

ARREDDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $y^* \leftarrow$ solução do dual da relaxação linear (P)
- 2 $I' \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e^* = c_j\}$
- 3 **devolva** I'

O consumo de tempo é polinomial.

Arredondamento de solução dual

ARREDDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $y^* \leftarrow$ solução do dual da relaxação linear (P)
- 2 $I' \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e^* = c_j\}$
- 3 **devolva** I'

O consumo de tempo é polinomial.

Lema: I' é uma cobertura.

Prova feita na aula.

Arredondamento de solução dual

ARREDDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

1 $y^* \leftarrow$ solução do dual da relaxação linear (P)

2 $I' \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e^* = c_j\}$

3 **devolva** I'

O consumo de tempo é polinomial.

Lema: I' é uma cobertura.

Prova feita na aula.

Teorema: **ARREDDUAL** é uma f -aproximação.

Prova feita na aula.

Algoritmo primal-dual

PRIMALDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

1 **para** cada e em E **faça** $y_e \leftarrow 0$

2 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$

3 **enquanto** existe e' que não é coberto por I **faça**

4 $\epsilon \leftarrow \min\{c_j - \sum_{e \in S_j} y_e : j \text{ tal que } e' \in S_j\}$

5 $y_{e'} \leftarrow y_{e'} + \epsilon$

6 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$

7 **devolva** I

Algoritmo primal-dual

PRIMALDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 **para** cada e em E **faça** $y_e \leftarrow 0$
- 2 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 3 **enquanto** existe e' que não é coberto por I **faça**
- 4 $\epsilon \leftarrow \min\{c_j - \sum_{e \in S_j} y_e : j \text{ tal que } e' \in S_j\}$
- 5 $y_{e'} \leftarrow y_{e'} + \epsilon$
- 6 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 7 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Algoritmo primal-dual

PRIMALDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 **para** cada e em E **faça** $y_e \leftarrow 0$
- 2 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 3 **enquanto** existe e' que não é coberto por I **faça**
- 4 $\epsilon \leftarrow \min\{c_j - \sum_{e \in S_j} y_e : j \text{ tal que } e' \in S_j\}$
- 5 $y_{e'} \leftarrow y_{e'} + \epsilon$
- 6 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 7 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Claro que I é uma cobertura.

Algoritmo primal-dual

PRIMALDUAL (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 **para** cada e em E **faça** $y_e \leftarrow 0$
- 2 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 3 **enquanto** existe e' que não é coberto por I **faça**
- 4 $\epsilon \leftarrow \min\{c_j - \sum_{e \in S_j} y_e : j \text{ tal que } e' \in S_j\}$
- 5 $y_{e'} \leftarrow y_{e'} + \epsilon$
- 6 $I \leftarrow \{j : \sum_{e \in S_j} y_e = c_j\}$
- 7 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Claro que I é uma cobertura.

Teorema: **PRIMALDUAL** é uma f -aproximação.

A mesma prova do **ARREDUAL** funciona!

Algoritmo guloso

GULOSO (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $I \leftarrow \emptyset$
- 2 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça** $\hat{S}_j \leftarrow S_j$
- 3 **enquanto** I não é uma cobertura **faça**
- 4 $k \leftarrow \arg \min \left\{ \frac{c_j}{|\hat{S}_j|} : j \text{ é tal que } \hat{S}_j \neq \emptyset \right\}$
- 5 $I \leftarrow I \cup \{k\}$
- 6 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça**
- 7 $\hat{S}_j \leftarrow \hat{S}_j \setminus S_k$
- 8 **devolva** I

Algoritmo guloso

GULOSO (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $I \leftarrow \emptyset$
- 2 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça** $\hat{S}_j \leftarrow S_j$
- 3 **enquanto** I não é uma cobertura **faça**
- 4 $k \leftarrow \arg \min \left\{ \frac{c_j}{|\hat{S}_j|} : j \text{ é tal que } \hat{S}_j \neq \emptyset \right\}$
- 5 $I \leftarrow I \cup \{k\}$
- 6 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça**
- 7 $\hat{S}_j \leftarrow \hat{S}_j \setminus S_k$
- 8 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Algoritmo guloso

GULOSO (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $I \leftarrow \emptyset$
- 2 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça** $\hat{S}_j \leftarrow S_j$
- 3 **enquanto** I não é uma cobertura **faça**
- 4 $k \leftarrow \arg \min \left\{ \frac{c_j}{|\hat{S}_j|} : j \text{ é tal que } \hat{S}_j \neq \emptyset \right\}$
- 5 $I \leftarrow I \cup \{k\}$
- 6 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça**
- 7 $\hat{S}_j \leftarrow \hat{S}_j \setminus S_k$
- 8 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Claro que I é uma cobertura.

Algoritmo guloso

GULOSO (E, \mathcal{S}, c) $\triangleright \mathcal{S} = \{S_1, \dots, S_m\}$

- 1 $I \leftarrow \emptyset$
- 2 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça** $\hat{S}_j \leftarrow S_j$
- 3 **enquanto** I não é uma cobertura **faça**
- 4 $k \leftarrow \arg \min \left\{ \frac{c_j}{|\hat{S}_j|} : j \text{ é tal que } \hat{S}_j \neq \emptyset \right\}$
- 5 $I \leftarrow I \cup \{k\}$
- 6 **para** $j \leftarrow 1$ **até** m **faça**
- 7 $\hat{S}_j \leftarrow \hat{S}_j \setminus S_k$
- 8 **devolva** I

Consumo de tempo polinomial, sem resolução de PL!

Claro que I é uma cobertura.

Teorema: **GULOSO** é uma H_n -aproximação, onde $n = |E|$.

Prova feita na aula.