m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

n participantes

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Restrições:

- free-disposal $v_i(S) \leq v_i(T)$ para todo $S \subseteq T$ e todo i.
- normalização $v_i(\emptyset) = 0$ para todo i.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Restrições:

- free-disposal $v_i(S) \leq v_i(T)$ para todo $S \subseteq T$ e todo i.
- normalização $v_i(\emptyset) = 0$ para todo i.

Leilão combinatório × vários leilões de um único item.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Restrições:

- free-disposal $v_i(S) \leq v_i(T)$ para todo $S \subseteq T$ e todo i.
- normalização $v_i(\emptyset) = 0$ para todo i.

Leilão combinatório × vários leilões de um único item.

- S e T se complementam se $v_i(S) + v_i(T) < v_i(S \cup T)$.
- $S \in T$ se substituem se $v_i(S) + v_i(T) > v_i(S \cup T)$.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

Bem-estar social: $\sum_{i=1}^{n} v_i(S_i)$.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

Bem-estar social: $\sum_{i=1}^{n} v_i(S_i)$.

Alocação socialmente eficiente: maximiza o bem-estar social.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

Bem-estar social: $\sum_{i=1}^{n} v_i(S_i)$.

Alocação socialmente eficiente: maximiza o bem-estar social.

Valorações são informação privada.

Queremos métodos eficientes para maximizar o bem-estar social.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

Mesmo para casos particulares, encontrar alocações ótimas pode ser um problema difícil (NP-difícil).

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

- Mesmo para casos particulares, encontrar alocações ótimas pode ser um problema difícil (NP-difícil).
- Valorações tem tamanho exponencial em m. Como lidar com isso?

n participantes m itens

valorações: para cada $i \in [n]$, um valor $v_i(S)$ para cada $S \subseteq [m]$.

Alocação: conjuntos S_1, \ldots, S_n de itens to $S_i \cap S_j = \emptyset$ para todo $i \neq j$.

- Mesmo para casos particulares, encontrar alocações ótimas pode ser um problema difícil (NP-difícil).
- Valorações tem tamanho exponencial em m. Como lidar com isso?
- Comportamento estratégico: como garantir que os participantes declararão suas reais valorações?

Caso particular: single-minded

Cada participante está interessado em um único conjunto.

Caso particular: single-minded
Cada participante está interessado em um único conjunto.

Cada valoração é dada por um par (S_i, v_i) , representando $v_i(S) = v_i$ se $S \supseteq S_i$ e 0 caso contrário.

Caso particular: single-minded
Cada participante está interessado em um único conjunto.

Cada valoração é dada por um par (S_i, v_i) , representando $v_i(S) = v_i$ se $S \supseteq S_i$ e 0 caso contrário.

Complexidade computacional: encontrar uma alocação ótima é NP-difícil.

Caso particular: single-minded
Cada participante está interessado em um único conjunto.

Cada valoração é dada por um par (S_i, v_i) , representando $v_i(S) = v_i$ se $S \supseteq S_i$ e 0 caso contrário.

Complexidade computacional: encontrar uma alocação ótima é NP-difícil.

Conjunto independente: Dado um grafo G e um inteiro k, determinar se G tem um conjunto independente de tamanho k.

Caso particular: single-minded
Cada participante está interessado em um único conjunto.

Cada valoração é dada por um par (S_i, v_i) , representando $v_i(S) = v_i$ se $S \supseteq S_i$ e 0 caso contrário.

Complexidade computacional: encontrar uma alocação ótima é NP-difícil.

Conjunto independente: Dado um grafo G e um inteiro k, determinar se G tem um conjunto independente de tamanho k.

Redução do problema do conjunto independente para a versão de decisão do problema da alocação ótima.

Teorema: O problema da alocação ótima é NP-difícil.

É pior que isso: a redução preserva aproximação, assim o problema herda a dificuldade do conjunto independente.

Teorema: O problema da alocação ótima é NP-difícil.

É pior que isso: a redução preserva aproximação, assim o problema herda a dificuldade do conjunto independente.

Teorema: Para todo $\epsilon > 0$, não existe $n^{1-\epsilon}$ -aproximação para o conjunto independente a menos que P = NP, onde n é o número de vértices do grafo.

Teorema: O problema da alocação ótima é NP-difícil.

É pior que isso: a redução preserva aproximação, assim o problema herda a dificuldade do conjunto independente.

Teorema: Para todo $\epsilon > 0$, não existe $n^{1-\epsilon}$ -aproximação para o conjunto independente a menos que P = NP, onde n é o número de vértices do grafo.

Como o número de arestas de um grafo é no máximo n^2 , e as arestas são os itens na redução, vale o seguinte:

Teorema: O problema da alocação ótima é NP-difícil.

É pior que isso: a redução preserva aproximação, assim o problema herda a dificuldade do conjunto independente.

Teorema: Para todo $\epsilon > 0$, não existe $n^{1-\epsilon}$ -aproximação para o conjunto independente a menos que P = NP, onde n é o número de vértices do grafo.

Como o número de arestas de um grafo é no máximo n^2 , e as arestas são os itens na redução, vale o seguinte:

Teorema: Para todo $\epsilon > 0$, não existe $m^{1/2-\epsilon}$ -aproximação para a alocação ótima a menos que P = NP, onde m é o número de itens.

Um algoritmo guloso...

Um algoritmo guloso...

```
Guloso (S, v, n)

1 ordene os participantes de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \ge \cdots \ge \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.

2 W \leftarrow \emptyset

3 para i \leftarrow 1 até n faça

4 se S_i \cap \bigcup_{k \in W} S_k = \emptyset

5 então W \leftarrow W \cup \{i\}

6 devolva W
```

Um algoritmo guloso...

```
Guloso (S, v, n)
1 ordene os participantes de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \geq \cdots \geq \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.
2 W \leftarrow \emptyset
3 para i \leftarrow 1 até n faça
4 se S_i \cap \bigcup_{k \in W} S_k = \emptyset
5 então W \leftarrow W \cup \{i\}
6 devolva W
```

Mas e os preços?

Um algoritmo guloso...

```
Guloso (S, v, n)

1 ordene os participantes de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \geq \cdots \geq \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.

2 W \leftarrow \emptyset

3 para i \leftarrow 1 até n faça

4 se S_i \cap \bigcup_{k \in W} S_k = \emptyset

5 então W \leftarrow W \cup \{i\}

6 devolva W
```

Mas e os preços?

Infelizmente preços VCG podem não funcionar dado que a alocação prduzida não é ótima.

```
GULOSO (S, v, n)

1 ordene v e S de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \ge \cdots \ge \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.

2 W \leftarrow \emptyset

3 para i \leftarrow 1 até n faça

4 se S_i \cap \cup_{k \in W} S_k = \emptyset

5 então p_i \leftarrow \mathsf{PREÇoCRÍTICO}(S, v, n, i, W)

6 W \leftarrow W \cup \{i\}

7 senão p_i \leftarrow 0

8 devolva W, p
```

```
Guloso (S, v, n)
       ordene v e S de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \ge \cdots \ge \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.
       W \leftarrow \emptyset
3
       para i \leftarrow 1 até n faça
               se S_i \cap \cup_{k \in W} S_k = \emptyset
5
                      então p_i \leftarrow \text{PreçoCrítico}(S, v, n, i, W)
                                 W \leftarrow W \cup \{i\}
6
                      senão p_i \leftarrow 0
8
       devolva W, p
PREÇOCRÍTICO (S, v, n, i, W)
       para j \leftarrow i + 1 até n faça
              se S_i \cap \cup_{k \in W} S_k = \emptyset
                      então se S_i \cap S_i \neq \emptyset
3
                                        então devolva \frac{v_j}{\sqrt{|S_i|}}\sqrt{|S_i|}
                                 W \leftarrow W \cup \{j\}
5
       devolva 0
```

```
Guloso (S, v, n)

1 ordene v e S de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \geq \cdots \geq \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.

2 W \leftarrow \emptyset

3 para i \leftarrow 1 até n faça

4 se S_i \cap \cup_{k \in W} S_k = \emptyset

5 então p_i \leftarrow \mathsf{PREÇoCRÍTICO}(S, v, n, i, W)

6 W \leftarrow W \cup \{i\}

7 senão p_i \leftarrow 0

8 devolva W, p
```

Preço p_i : valor limite que faz i deixar de ganhar o leilão.

```
Guloso (S, v, n)
1 ordene v e S de modo que \frac{v_1}{\sqrt{|S_1|}} \geq \cdots \geq \frac{v_n}{\sqrt{|S_n|}}.
2 W \leftarrow \emptyset
3 para i \leftarrow 1 até n faça
4 se S_i \cap \cup_{k \in W} S_k = \emptyset
5 então p_i \leftarrow \mathsf{PREÇoCRÍTICO}(S, v, n, i, W)
6 W \leftarrow W \cup \{i\}
7 senão p_i \leftarrow 0
8 devolva W, p
```

Preço p_i : valor limite que faz i deixar de ganhar o leilão.

Algoritmo obviamente polinomial.

Análise

Resta mostrar que

- é uma \sqrt{m} -aproximação;
- é a prova de estratégia.

Análise

Resta mostrar que

- é uma \sqrt{m} -aproximação;
- é a prova de estratégia.

Teorema: guloso é uma \sqrt{m} -aproximação.

Prova feita na aula.

Análise

Resta mostrar que

- é uma \sqrt{m} -aproximação;
- é a prova de estratégia.

Teorema: guloso é uma \sqrt{m} -aproximação.

Prova feita na aula.

Teorema: GULOSO é à prova de estratégia.

Prova feita na aula.