

## AULA 11

### Matroides e algoritmos de clustering

Sec 4.5 e 4.7 do KT e CLRS 16.4 do CLRS

# Algoritmo de Kruskal

**Problema:** Dado um grafo  $G = (V, E)$  conexo, e um custo  $c_e > 0$  para cada aresta  $e$  em  $E$ , encontrar uma **árvore geradora mínima**.

**Árvore geradora mínima:** árvore geradora de custo mínimo.

# Algoritmo de Kruskal

**Problema:** Dado um grafo  $G = (V, E)$  conexo, e um custo  $c_e > 0$  para cada aresta  $e$  em  $E$ , encontrar uma **árvore geradora mínima**.

**Árvore geradora mínima:** árvore geradora de custo mínimo.

MST-KRUSKAL ( $V, E, c$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $T \leftarrow \emptyset \quad i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, T)$  não é conexo **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $T \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $T \leftarrow T \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva**  $T$

## Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

**Problema 1:** Dados  $U$ ,  $\mathcal{C}$ , e um peso binário  $w_e$  para cada  $e$  de  $U$ , encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

**Problema 1:** Dados  $U$ ,  $\mathcal{C}$ , e um peso binário  $w_e$  para cada  $e$  de  $U$ , encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

GULOSO ( $U, w, \mathcal{C}$ )

- 1  $U_1 \leftarrow \{e \in U : w_e = 1\}$        $S \leftarrow \emptyset$
- 2 **enquanto** existe  $e$  em  $U_1$  tal que  $S \cup \{e\} \in \mathcal{C}$  **faça**
- 3         $S \leftarrow S \cup \{e\}$
- 4 **devolva**  $S$

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

**Problema 1:** Dados  $U$ ,  $\mathcal{C}$ , e um peso binário  $w_e$  para cada  $e$  de  $U$ , encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

GULOSO ( $U, w, \mathcal{C}$ )

- 1  $U_1 \leftarrow \{e \in U : w_e = 1\}$        $S \leftarrow \emptyset$
- 2 **enquanto** existe  $e$  em  $U_1$  tal que  $S \cup \{e\} \in \mathcal{C}$  **faça**
- 3         $S \leftarrow S \cup \{e\}$
- 4 **devolva**  $S$

GULOSO encontra um conjunto de peso **maximal** de  $\mathcal{C}$ .

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

**Problema 1:** Dados  $U$ ,  $\mathcal{C}$ , e um peso binário  $w_e$  para cada  $e$  de  $U$ , encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

GULOSO ( $U, w, \mathcal{C}$ )

- 1  $U_1 \leftarrow \{e \in U : w_e = 1\}$        $S \leftarrow \emptyset$
- 2 **enquanto** existe  $e$  em  $U_1$  tal que  $S \cup \{e\} \in \mathcal{C}$  **faça**
- 3         $S \leftarrow S \cup \{e\}$
- 4 **devolva**  $S$

GULOSO encontra um conjunto de peso **maximal** de  $\mathcal{C}$ .

Se  $\mathcal{C}$  é um **matroide** então

todo conjunto produzido pelo GULOSO tem o mesmo peso.

## Definição de matroides

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

Se  $\mathcal{C}$  é um **matroide** então

GULOSO sempre encontra um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

# Definição de matroides

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

Se  $\mathcal{C}$  é um **matroide** então

GULOSO sempre encontra um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

$\mathcal{C}$  é um **matroide** se, para todo par  $A, B$  de conjuntos de  $\mathcal{C}$  para os quais  $|A| < |B|$ , existe  $e \in B \setminus A$  tal que  $A \cup \{e\} \in \mathcal{C}$ .

# Definição de matroides

$U$ : conjunto finito arbitrário.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

(subconjuntos de conjuntos em  $\mathcal{C}$  estão em  $\mathcal{C}$ )

Se  $\mathcal{C}$  é um **matroide** então

GULOSO sempre encontra um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

$\mathcal{C}$  é um **matroide** se, para todo par  $A, B$  de conjuntos de  $\mathcal{C}$  para os quais  $|A| < |B|$ , existe  $e \in B \setminus A$  tal que  $A \cup \{e\} \in \mathcal{C}$ .

Essa é a definição do CLRS.

## Exemplos de matroides

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

## Exemplos de matroides

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

Dado um grafo  $G$ , a coleção de todos os conjuntos de arestas de **florestas** de  $G$  é um matroide.

## Exemplos de matroides

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

Dado um grafo  $G$ , a coleção de todos os conjuntos de arestas de **florestas** de  $G$  é um matroide.

Grafo bipartido  $G = (U \cup V, E)$ .

$M_U$ : todos os conjuntos  $S$  de arestas de  $G$  tq no máximo uma aresta de  $S$  é incidente a cada vértice de  $U$ .

$M_U$  é um matroide.

## Exemplos de matroides

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

Dado um grafo  $G$ , a coleção de todos os conjuntos de arestas de **florestas** de  $G$  é um matroide.

Grafo bipartido  $G = (U \cup V, E)$ .

$M_U$ : todos os conjuntos  $S$  de arestas de  $G$  tq no máximo uma aresta de  $S$  é incidente a cada vértice de  $U$ .

$M_U$  é um matroide.

$M_V$ : a coleção análoga com  $V$  no lugar de  $U$ .

Claro que  $M_V$  também é um matroide.

## Exemplos de matroides

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

Dado um grafo  $G$ , a coleção de todos os conjuntos de arestas de **florestas** de  $G$  é um matroide.

Grafo bipartido  $G = (U \cup V, E)$ .

$M_U$ : todos os conjuntos  $S$  de arestas de  $G$  tq no máximo uma aresta de  $S$  é incidente a cada vértice de  $U$ .

$M_U$  é um matroide.

$M_V$ : a coleção análoga com  $V$  no lugar de  $U$ .

Claro que  $M_V$  também é um matroide.

E  $M_U \cap M_V$ ? É ou não é um matroide?

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

Pesos positivos para os elementos de  $U$ .

**Problema 2:** Encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

Pesos positivos para os elementos de  $U$ .

**Problema 2:** Encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

GULOSO ( $U, w, \mathcal{C}$ )

- 1  $(e_1, \dots, e_n) \leftarrow \text{ORDENE}(U, w)$   $\triangleright$  ordem decrescente dos pesos
- 2  $S \leftarrow \emptyset$
- 3 **para**  $i \leftarrow 1$  **até**  $n$  **faça**
- 4       se  $S \cup \{e_i\} \in \mathcal{C}$
- 5               **então**  $S \leftarrow S \cup \{e_i\}$
- 6 **devolva**  $S$

# Matroides e o método guloso

$U$ : conjunto finito.

$\mathcal{C}$ : família não vazia de subconjuntos de  $U$  hereditária.

Pesos positivos para os elementos de  $U$ .

**Problema 2:** Encontrar um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

GULOSO ( $U, w, \mathcal{C}$ )

- 1  $(e_1, \dots, e_n) \leftarrow \text{ORDENE}(U, w)$   $\triangleright$  ordem decrescente dos pesos
- 2  $S \leftarrow \emptyset$
- 3 **para**  $i \leftarrow 1$  até  $n$  **faça**
- 4     se  $S \cup \{e_i\} \in \mathcal{C}$
- 5         **então**  $S \leftarrow S \cup \{e_i\}$
- 6 **devolva**  $S$

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo acima resolve o **Problema 2**.

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

Seja  $A = (S \cap O) \cup \{e_i\}$ . Note que  $A \subseteq S$ , logo  $A \in \mathcal{C}$ .

Seja  $A'$  um conjunto maximal de  $\mathcal{C}$  tal que  $A \subseteq A' \subseteq O \cup \{e_i\}$ .

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

Seja  $A = (S \cap O) \cup \{e_i\}$ . Note que  $A \subseteq S$ , logo  $A \in \mathcal{C}$ .

Seja  $A'$  um conjunto maximal de  $\mathcal{C}$  tal que  $A \subseteq A' \subseteq O \cup \{e_i\}$ .

Como  $\mathcal{C}$  é um matroide,  $|A'| = |O|$ .

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

Seja  $A = (S \cap O) \cup \{e_i\}$ . Note que  $A \subseteq S$ , logo  $A \in \mathcal{C}$ .

Seja  $A'$  um conjunto maximal de  $\mathcal{C}$  tal que  $A \subseteq A' \subseteq O \cup \{e_i\}$ .

Como  $\mathcal{C}$  é um matroide,  $|A'| = |O|$ .

Logo  $A' = O \setminus \{e_j\} \cup \{e_i\}$ , com  $j > i$ .

De fato, como  $e_i$  é o primeiro a entrar em  $S$  de  $S \setminus O$ , se  $j < i$ , então o elemento  $e_j$  teria sido incluído em  $S$ .

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

Seja  $A = (S \cap O) \cup \{e_i\}$ . Note que  $A \subseteq S$ , logo  $A \in \mathcal{C}$ .

Seja  $A'$  um conjunto maximal de  $\mathcal{C}$  tal que  $A \subseteq A' \subseteq O \cup \{e_i\}$ .

Como  $\mathcal{C}$  é um matroide,  $|A'| = |O|$ .

Logo  $A' = O \setminus \{e_j\} \cup \{e_i\}$ , com  $j > i$ .

Portanto o peso de  $A'$  é maior ou igual ao peso de  $O$ , ou seja,  $A'$  tem peso máximo.

## Prova do teorema

**Teorema:** Se  $\mathcal{C}$  é um matroide, então o algoritmo anterior resolve o **Problema 2**.

**Prova:**

Seja  $O$  um conjunto de  $\mathcal{C}$  de peso máximo.

Seja  $S$  o conjunto devolvido pelo algoritmo.

Se  $O = S$ , não há nada a provar. Senão, note que  $S \not\subseteq O$ .

Seja  $i$  o menor possível tal que  $e_i \in S \setminus O$ .

Seja  $A = (S \cap O) \cup \{e_i\}$ . Note que  $A \subseteq S$ , logo  $A \in \mathcal{C}$ .

Seja  $A'$  um conjunto maximal de  $\mathcal{C}$  tal que  $A \subseteq A' \subseteq O \cup \{e_i\}$ .

Como  $\mathcal{C}$  é um matroide,  $|A'| = |O|$ .

Logo  $A' = O \setminus \{e_j\} \cup \{e_i\}$ , com  $j > i$ .

Portanto o peso de  $A'$  é maior ou igual ao peso de  $O$ , ou seja,  $A'$  tem peso máximo.

Repetindo esse processo, provamos que  $S$  e  $O$  têm o mesmo peso.

## Consequência nos exemplos

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores LI** deste subconjunto é um matroide.

Se cada vetor tiver um peso, podemos encontrar, com o algoritmo guloso, uma base de peso máximo.

## Consequência nos exemplos

Dado um subconjunto finito de um espaço vetorial, a coleção de todos os **conjuntos de vetores**  $L$  deste subconjunto é um matroide.

Se cada vetor tiver um peso, podemos encontrar, com o algoritmo guloso, uma base de peso máximo.

Dado um grafo  $G$ , a coleção de todos os conjuntos de arestas de **florestas** de  $G$  é um matroide.

Se cada aresta tiver um peso, podemos encontrar, com o algoritmo guloso, uma floresta de peso máximo (Borůvka/Kruskal).

# Clustering

$U$ : conjunto de  $n$  itens  $\{p_1, \dots, p_n\}$ .

$d(p_i, p_j)$ : distância entre  $p_i$  e  $p_j$ .

- ▶  $d(p_i, p_i) = 0$  para  $i = 1, \dots, n$
- ▶  $d(p_i, p_j) = d(p_j, p_i) > 0$  para  $i \neq j$

# Clustering

$U$ : conjunto de  $n$  itens  $\{p_1, \dots, p_n\}$ .

$d(p_i, p_j)$ : distância entre  $p_i$  e  $p_j$ .

▶  $d(p_i, p_i) = 0$  para  $i = 1, \dots, n$

▶  $d(p_i, p_j) = d(p_j, p_i) > 0$  para  $i \neq j$

$k$ : número de grupos.

**$k$ -clustering**: partição de  $U$  em  $k$  partes.

# Clustering

$U$ : conjunto de  $n$  itens  $\{p_1, \dots, p_n\}$ .

$d(p_i, p_j)$ : distância entre  $p_i$  e  $p_j$ .

▶  $d(p_i, p_i) = 0$  para  $i = 1, \dots, n$

▶  $d(p_i, p_j) = d(p_j, p_i) > 0$  para  $i \neq j$

$k$ : número de grupos.

**$k$ -clustering**: partição de  $U$  em  $k$  partes.

**espaçamento** de  $k$ -clustering: distância mínima entre dois elementos de partes distintas do clustering.

# Clustering

$U$ : conjunto de  $n$  itens  $\{p_1, \dots, p_n\}$ .

$d(p_i, p_j)$ : distância entre  $p_i$  e  $p_j$ .

▶  $d(p_i, p_i) = 0$  para  $i = 1, \dots, n$

▶  $d(p_i, p_j) = d(p_j, p_i) > 0$  para  $i \neq j$

$k$ : número de grupos.

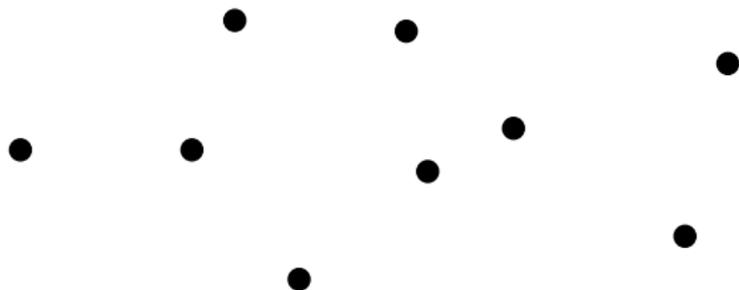
**$k$ -clustering**: partição de  $U$  em  $k$  partes.

**espaçamento** de  $k$ -clustering: distância mínima entre dois elementos de partes distintas do clustering.

**Problema**: Dados  $U$ ,  $d$  e  $k$ , encontrar um  $k$ -clustering com espaçamento máximo.

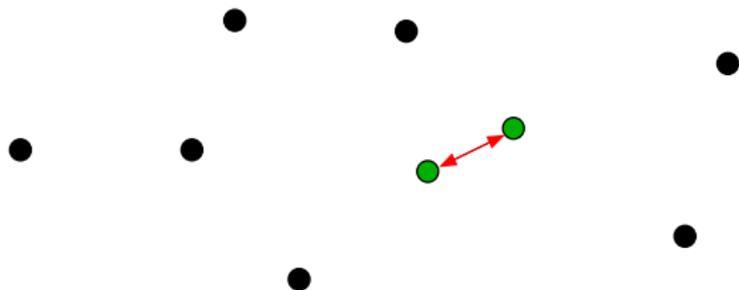
# Clustering

**Problema:** Dados  $U$ ,  $d$  e  $k$ ,  
encontrar um  $k$ -clustering com espaçamento máximo.



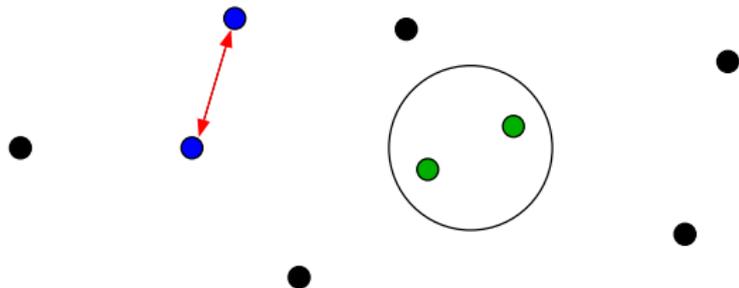
# Clustering

**Problema:** Dados  $U$ ,  $d$  e  $k$ ,  
encontrar um  $k$ -clustering com espaçamento máximo.



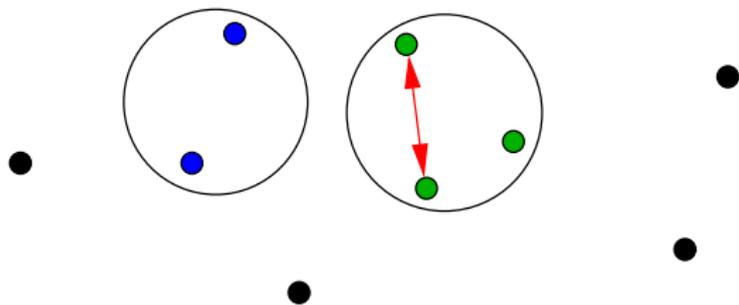
# Clustering

**Problema:** Dados  $U$ ,  $d$  e  $k$ ,  
encontrar um  $k$ -clustering com espaçamento máximo.



# Clustering

**Problema:** Dados  $U$ ,  $d$  e  $k$ ,  
encontrar um  $k$ -clustering com espaçamento máximo.



# Algoritmo inspirado no Kruskal

Como adaptar **MST-KRUSKAL** para resolver o  $k$ -clustering?

## Algoritmo inspirado no Kruskal

Como adaptar **MST-KRUSKAL** para resolver o  $k$ -clustering?

Acrescentamos arestas até termos  $k$  componentes.

# Algoritmo inspirado no Kruskal

Como adaptar **MST-KRUSKAL** para resolver o  $k$ -clustering?

Acrescentamos arestas até termos  $k$  componentes.

**CLUSTERING-KRUSKAL** ( $V, E, c, k$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $F \leftarrow \emptyset \quad i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, F)$  tem  $> k$  componentes **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $F \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $F \leftarrow F \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva**  $F$

# Algoritmo inspirado no Kruskal

Como adaptar **MST-KRUSKAL** para resolver o  $k$ -clustering?

Acrescentamos arestas até termos  $k$  componentes.

**CLUSTERING-KRUSKAL** ( $V, E, c, k$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $F \leftarrow \emptyset$       $i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, F)$  tem  $> k$  componentes **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $F \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $F \leftarrow F \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva**  $F$

Este algoritmo resolve o problema?

# Análise da correção

CLUSTERING-KRUSKAL ( $V, E, c, k$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $F \leftarrow \emptyset \quad i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, F)$  tem  $\geq k$  componentes **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $F \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $F \leftarrow F \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva** as componentes de  $F$

Qual é o espaçamento do clustering devolvido?

# Análise da correção

CLUSTERING-KRUSKAL ( $V, E, c, k$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $F \leftarrow \emptyset \quad i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, F)$  tem  $\geq k$  componentes **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $F \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $F \leftarrow F \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva** as componentes de  $F$

Qual é o espaçamento do clustering devolvido?

É o custo da próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

# Análise da correção

CLUSTERING-KRUSKAL ( $V, E, c, k$ )

- 1  $e_1, \dots, e_m \leftarrow \text{ORDENE}(E, c)$  ▷ pelo valor de  $c_e$
- 2  $F \leftarrow \emptyset \quad i \leftarrow 0$
- 3 **enquanto**  $G' = (V, F)$  tem  $\geq k$  componentes **faça**
- 4      $i \leftarrow i + 1$
- 5     **se**  $F \cup \{e_i\}$  não tem circuito
- 6         **então**  $F \leftarrow F \cup \{e_i\}$
- 7 **devolva** as componentes de  $F$

Qual é o espaçamento do clustering devolvido?

É o custo da próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

A próxima aresta que não forma circuito com  $F$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

O espaçamento de  $\mathcal{C}$  é  $c_e$ .

Basta mostrar que o espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_e$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

O espaçamento de  $\mathcal{C}$  é  $c_e$ .

Basta mostrar que o espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_e$ .

Ou  $\mathcal{C} = \mathcal{C}^*$ , ou algum  $C_i$  não está contido em nenhum  $C_j^*$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

O espaçamento de  $\mathcal{C}$  é  $c_e$ .

Basta mostrar que o espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_e$ .

Ou  $\mathcal{C} = \mathcal{C}^*$ , ou algum  $C_i$  não está contido em nenhum  $C_j^*$ .

Seja  $j$  tal que  $C_i \cap C_j^* \neq \emptyset$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

O espaçamento de  $\mathcal{C}$  é  $c_e$ .

Basta mostrar que o espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_e$ .

Ou  $\mathcal{C} = \mathcal{C}^*$ , ou algum  $C_i$  não está contido em nenhum  $C_j^*$ .

Seja  $j$  tal que  $C_i \cap C_j^* \neq \emptyset$ .

Seja  $f$  aresta de  $F$  em  $C_i$  com um único extremo em  $C_j^*$ .

## Análise da correção

Seja  $e$  a próxima aresta que seria incluída em  $F$ .

Seja  $\mathcal{C} = \{C_1, \dots, C_k\}$  o  $k$ -clustering devolvido,  
e  $\mathcal{C}^* = \{C_1^*, \dots, C_k^*\}$  um  $k$ -clustering ótimo.

O espaçamento de  $\mathcal{C}$  é  $c_e$ .

Basta mostrar que o espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_e$ .

Ou  $\mathcal{C} = \mathcal{C}^*$ , ou algum  $C_i$  não está contido em nenhum  $C_j^*$ .

Seja  $j$  tal que  $C_i \cap C_j^* \neq \emptyset$ .

Seja  $f$  aresta de  $F$  em  $C_i$  com um único extremo em  $C_j^*$ .

Claro que  $c_f \leq c_e$  e espaçamento de  $\mathcal{C}^*$  é no máximo  $c_f$ . □