

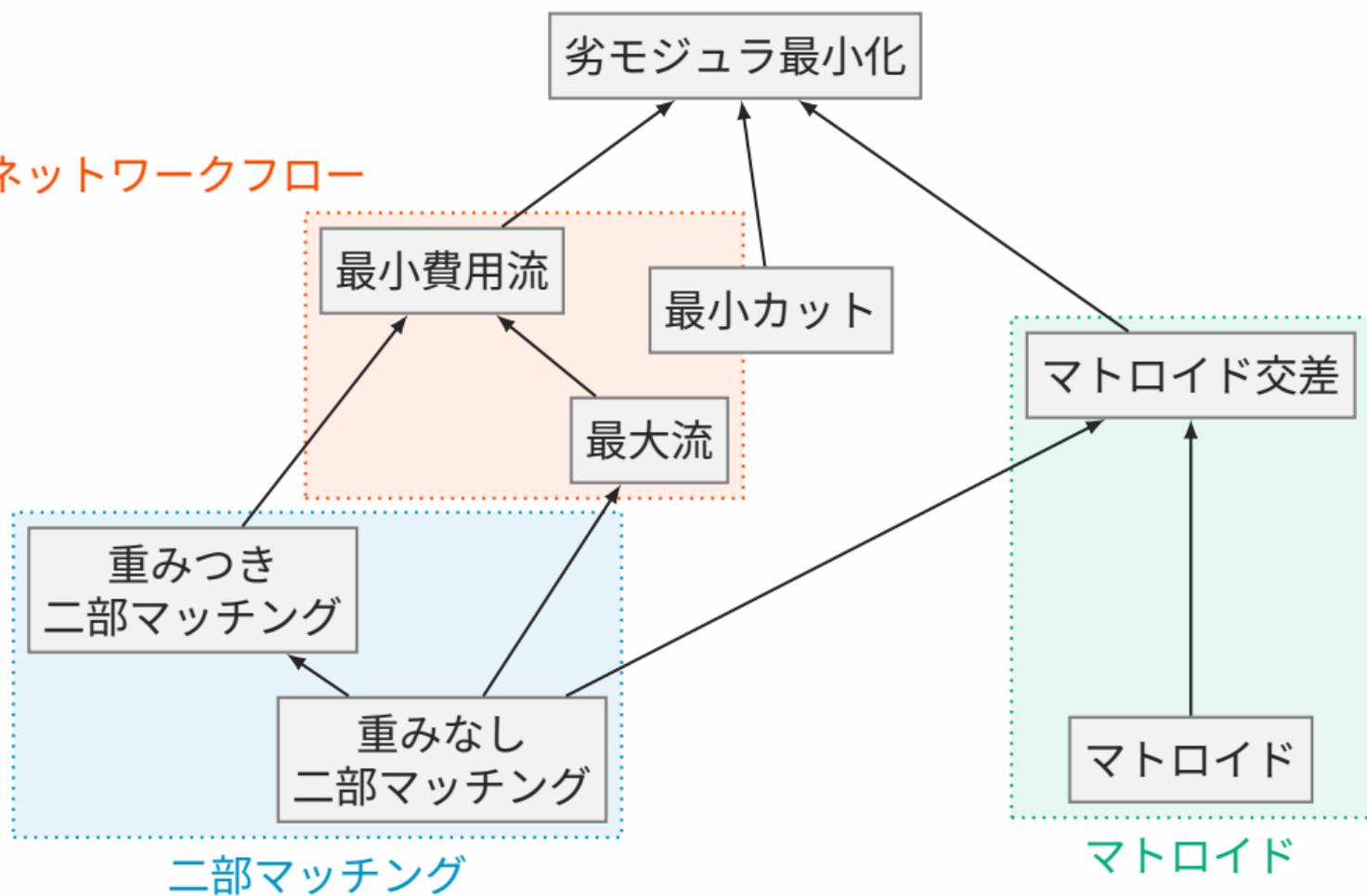
組合せ最適化特論

第7回 (マトロイド)

担当: 相馬 輔

2026/1/22

ネットワークフロー



各回の内容（予定） I

- ① (10/23) イントロ+多面体的組合せ論（線形計画法の復習，整数多面体，完全単模行列）
- ② (10/30) 二部マッチング①（Konig-Egervary の定理，増加道アルゴリズム，ハンガリー法）
- ③ (11/6) 二部マッチング②（最短路問題の復習，逐次最短路法と主双対法，最適性基準からの見方）
- ④ (12/9) 最大流①（定式化，最大流最小カット定理，応用例）
- ⑤ (12/16) 最大流②（残余ネットワーク，Ford-Fulkerson 法，Edmonds-Karp のアルゴリズム）
- ⑥ (12/23) 最小費用流（定式化，輸送問題，最大流との関係，逐次最短路法，容量スケールリング法）

各回の内容（予定） II

(1/1) 休み

(1/15) 休み

- 7 (1/22) マトロイド（定義と公理系，貪欲法，マトロイド多面体）
- 8 (1/22) 独立マッチング・マトロイド交差（定義，応用例，Edmonds の最大最小定理，増加道アルゴリズム）
- 9 (2/5) 劣モジュラ関数（諸例，劣モジュラ基多面体，Lovász 拡張，劣モジュラ最小化）

(2/12) 予備

目次

1. マトロイドとは

- マトロイドの諸例
- 独立集合族
- 基族
- 階数関数

2. 最小重み独立集合と貪欲法

- 最小重み独立集合問題
- 貪欲法
- Kruskal のアルゴリズム

3. マトロイド多面体

- 線形不等式系と整数性

目次

1. マトロイドとは

- マトロイドの諸例
- 独立集合族
- 基族
- 階数関数

2. 最小重み独立集合と貪欲法

- 最小重み独立集合問題
- 貪欲法
- Kruskal のアルゴリズム

3. マトロイド多面体

- 線形不等式系と整数性

マトロイドとは

マトロイド (matroid; matrix + -oid)

Whitney (1935), 中澤 (1935), Pauc–Haupt–Nöbeling (1937–1940), Rado (1942) らによって独立に導入された組合せ構造.

組合せ最適化におけるマトロイドの重要性

基本的な組合せ最適化問題にマトロイド制約を加えることで、非自明な一般化が得られる.

- **二部マッチング** → **独立マッチング・マトロイド交差 (次回)**
- **サイズ制約劣モジュラ最大化** → **マトロイド制約劣モジュラ最大化**
- **秘書問題** → **マトロイド秘書問題**

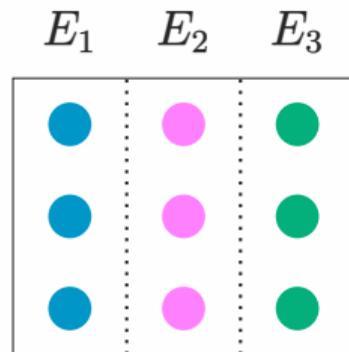
...

マトロイドの例① (分割マトロイド)

E : 有限集合

(E_1, E_2, E_3) : E の分割 ※一般に k 分割でもよい

$$\mathcal{I} = \{I \subseteq E : |I \cap E_i| \leq 1 \quad (i = 1, 2, 3)\}$$



集合族 \mathcal{I} は以下の3つの性質を満たす:

(I0) $\emptyset \in \mathcal{I}$

(I1) $I \in \mathcal{I}, I' \subseteq I \implies I' \in \mathcal{I}$

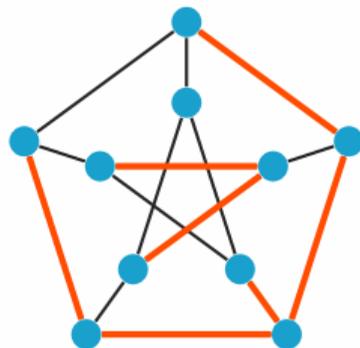
(I2) $I_1, I_2 \in \mathcal{I}, |I_1| < |I_2| \implies \exists e \in I_2 - I_1 \text{ s.t. } I_1 + e \in \mathcal{I}$

$(I_1 + e := I_1 \cup \{e\})$

マトロイドの例② (グラフ的マトロイド)

$G = (V, E)$: 無向グラフ

$\mathcal{I} = \{I \subseteq E : I \text{ は森 (閉路を含まない部分グラフ)}\}$



森の例

補題

集合族 \mathcal{I} は以下の3つの性質を満たす:

(I0) $\emptyset \in \mathcal{I}$

(I1) $I \in \mathcal{I}, I' \subseteq I \implies I' \in \mathcal{I}$

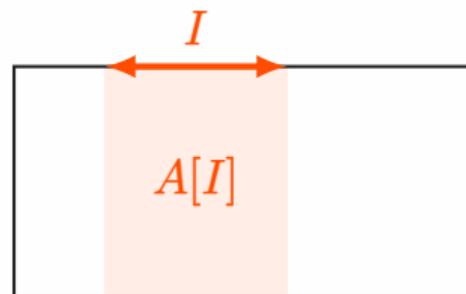
(I2) $I_1, I_2 \in \mathcal{I}, |I_1| < |I_2| \implies \exists e \in I_2 - I_1 \text{ s.t. } I_1 + e \in \mathcal{I}$

マトロイドの例③ (線形マトロイド)

A : (体 \mathbb{F} 上の) $r \times n$ 行列

$$E = \{1, \dots, n\}$$

$\mathcal{I} = \{I \subseteq E : \text{列部分行列 } A[I] \text{ の列は一次独立}\}$



補題

集合族 \mathcal{I} は以下の3つの性質を満たす:

(I0) $\emptyset \in \mathcal{I}$

(I1) $I \in \mathcal{I}, I' \subseteq I \implies I' \in \mathcal{I}$

(I2) $I_1, I_2 \in \mathcal{I}, |I_1| < |I_2| \implies \exists e \in I_2 - I_1 \text{ s.t. } I_1 + e \in \mathcal{I}$

補題の証明

$$(I0) \quad \emptyset \in \mathcal{I}$$

$$(I1) \quad I \in \mathcal{I}, I' \subseteq I \implies I' \in \mathcal{I}$$

$$(I2) \quad I_1, I_2 \in \mathcal{I}, |I_1| < |I_2| \implies \\ \exists e \in I_2 - I_1 \text{ s.t. } I_1 + e \in \mathcal{I}$$

(証明) (I0), (I1): 定義から自明.

(I2): 独立集合 I_1, I_2 ($|I_1| < |I_2|$) を取る.

Claim. $A[I_2]$ の列のうち, $A[I_1]$ の列が張る部分空間に含まれないものが存在する.

(\because) $A[I_1], A[I_2]$ の列の張る部分空間をそれぞれ W_1, W_2 とすると,
 $\dim W_1 = |I_1| < |I_2| = \dim W_2$ であるから.

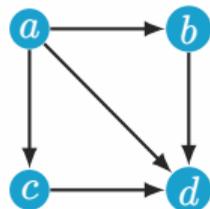
そのような列の添字を $e \in I_2 - I_1$ とすると, $I_1 + e$ は独立集合. □

グラフ的マトロイド ⊂ 線形マトロイド

ネットワーク行列 (復習) 有向グラフ $G = (V, A)$ に対し,
 $V \times A$ 行列 B を

$$B_{i,a} := \begin{cases} +1 & (i \text{ は } a \text{ の始点}) \\ -1 & (i \text{ は } a \text{ の終点}) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$(i \in V, a \in A)$ と定める.



$$B = \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & +1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & +1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

補題

無向グラフ $G = (V, E)$ の枝を任意に向き付けた有向グラフを考え, そのネットワーク行列を B とする. このとき, $B[I]$ の列は一次独立 $\iff I$ は G の森

マトロイドの定義 (独立集合族)

定義

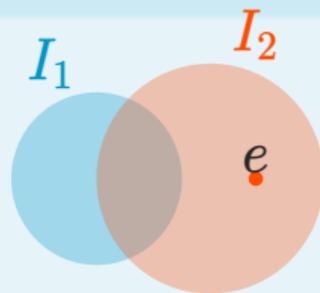
E : 有限集合, $\mathcal{I} \subseteq 2^E$: 部分集合族

$M = (E, \mathcal{I})$ が **マトロイド** $\stackrel{\text{def}}{\iff}$

(I0) $\emptyset \in \mathcal{I}$

(I1) $I \in \mathcal{I}, I' \subseteq I \implies I' \in \mathcal{I}$

(I2) $I_1, I_2 \in \mathcal{I}, |I_1| < |I_2| \implies \exists e \in I_2 - I_1 \text{ s.t. } I_1 + e \in \mathcal{I}$



特に, $I \in \mathcal{I}$ を **独立集合 (independent set)** といい, \mathcal{I} を **独立集合族** という. また, E をマトロイドの **台集合 (ground set)** という.

基族

$M = (E, \mathcal{I})$: マトロイド

定義

- 独立集合 I が**極大 (maximal)** $\stackrel{\text{def}}{\iff}$ I を真に含む独立集合が存在しない
- 極大な独立集合を M の**基 (base)** といい、基の全体を**基族 (base family)** という。

例

- 分割マトロイドの基族: 各分割ブロック E_i から要素を1つずつ含む集合
- グラフ的マトロイドの基族: グラフが連結であるとする、基はグラフの**全域木 (spanning tree)**

基族

\mathcal{B} をマトロイドの基族とする.

補題

$$B_1, B_2 \in \mathcal{B} \implies |B_1| = |B_2|$$

基族

\mathcal{B} をマトロイドの基族とする。

補題

$$B_1, B_2 \in \mathcal{B} \implies |B_1| = |B_2|$$

(証明) 背理法。 $|B_1| < |B_2|$ とする。 B_1, B_2 は独立集合なので、公理 (I2) より、ある $e \in B_2 - B_1$ で $B_1 + e \in \mathcal{I}$ となるものが存在。これは B_1 の極大性に反する。 \square

基族

\mathcal{B} をマトロイドの基族とする。

補題

$$B_1, B_2 \in \mathcal{B} \implies |B_1| = |B_2|$$

(証明) 背理法。 $|B_1| < |B_2|$ とする。 B_1, B_2 は独立集合なので、公理 (I2) より、ある $e \in B_2 - B_1$ で $B_1 + e \in \mathcal{I}$ となるものが存在。これは B_1 の極大性に反する。 \square

基の大きさをマトロイド \mathbf{M} の階数 (rank) といい、 $r(\mathbf{M})$ で表す。

補題

$$I \in \mathcal{I}, |I| = r(\mathbf{M}) \implies I \text{ は基.}$$

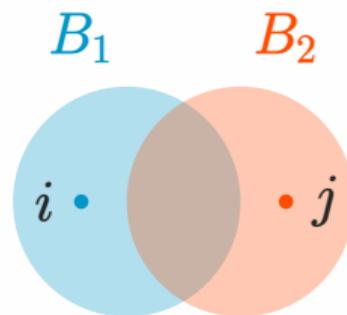
基族

定理

マトロイドの基族 \mathcal{B} に対し，次が成り立つ:

(B1) $\mathcal{B} \neq \emptyset$

(B2) $B_1, B_2 \in \mathcal{B}, B_1 \neq B_2, i \in B_1 - B_2$
 $\implies \exists j \in B_2 - B_1$ s.t. $B_1 - i + j \in \mathcal{B}.$



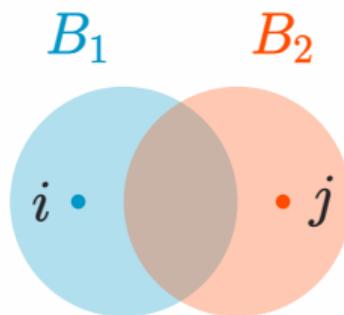
基族

定理

マトロイドの基族 \mathcal{B} に対し，次が成り立つ:

(B1) $\mathcal{B} \neq \emptyset$

(B2) $B_1, B_2 \in \mathcal{B}, B_1 \neq B_2, i \in B_1 - B_2$
 $\implies \exists j \in B_2 - B_1$ s.t. $B_1 - i + j \in \mathcal{B}$.



(証明)

(B1): 公理 (I0) $\emptyset \in \mathcal{I}$ より，少なくとも1つは基が存在する。

(B2): $B_1 - i$ と B_2 は独立集合で， $|B_1 - i| = |B_1| - 1 < |B_2|$ 。よって，公理 (I2) より，ある $j \in B_2 - (B_1 - i) = B_2 - B_1$ で $(B_1 - i) + j \in \mathcal{I}$ となるものが存在。

$|B_1 - i + j| = |B_1|$ なので，補題よりこれは基。

□

基族

実は、基族の性質 (B1), (B2) からマトロイドを定義することもできる。

補題 (cf. [Ch. 14, Korte–Vygen (2018)])

$\mathcal{B} \subseteq 2^E$ を (B1), (B2) を満たす集合族とする。このとき、

$$\mathcal{I} := \{I \subseteq E : I \text{ はある } B \in \mathcal{B} \text{ に含まれる}\}$$

とすると、 \mathcal{I} は独立集合族である。

すなわち、(B1), (B2) もマトロイドの公理系である。

階数関数

$M = (E, \mathcal{I})$: マトロイド

定義

- $X \subseteq E$ に対し, X に含まれる最大の独立集合の大きさを X の **階数 (rank)** といい, $r(X)$ で表す.
- $r : X \mapsto r(X)$ を **階数関数 (rank function)** という.

階数関数

$M = (E, \mathcal{I})$: マトロイド

定義

- $X \subseteq E$ に対し, X に含まれる最大の独立集合の大きさを X の **階数 (rank)** といい, $r(X)$ で表す.
- $r : X \mapsto r(X)$ を **階数関数 (rank function)** という.

例

- 分割マトロイド: $r(X) = |\{i : E_i \cap X \neq \emptyset\}|$
- グラフ的マトロイド: $r(X) = |V(G[X])| - (G[X] \text{ の連結成分数})$
($G[X]$: X の誘導部分グラフ)
- 線形マトロイド: $r(X) = \dim \text{span}\{A[X] \text{ の列ベクトル}\}$

階数関数の性質

定理

マトロイドの階数関数 r は次の性質を満たす:

$$(R1) \quad 0 \leq r(X) \leq |X| \quad (X \subseteq E)$$

$$(R2) \quad r(X) \leq r(Y) \quad (X \subseteq Y \subseteq E)$$

単調性

$$(R3) \quad r(X) + r(Y) \geq r(X \cup Y) + r(X \cap Y) \quad (X, Y \subseteq E)$$

劣モジュラ性

実は, (R1)–(R3) もマトロイドの公理系となる.

定理 (cf. [Ch. 14, Korte–Vygen (2018)])

(R1)–(R3) を満たす集合関数 $r : 2^E \rightarrow \mathbb{Z}_+$ に対し,

$$\mathcal{I} = \{X \subseteq E : |X| = r(X)\}$$

はマトロイドの独立集合族.

定理の証明

$$(R1) \quad 0 \leq r(X) \leq |X|$$

$$(R2) \quad r(X) \leq r(Y) \quad (X \subseteq Y \subseteq E)$$

$$(R3) \quad r(X) + r(Y) \geq r(X \cup Y) + r(X \cap Y) \quad (X, Y \subseteq E)$$

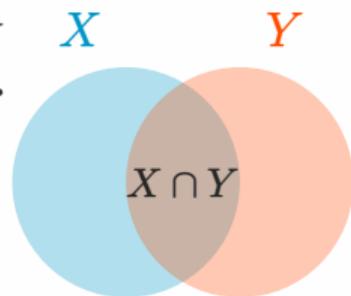
(証明) (R1), (R2): 定義から自明.

(R3): $I_{X \cap Y}$ を $X \cap Y$ の最大独立集合とする. 公理 (I2) より, $I_{X \cap Y}$ に $X \cup Y$ の要素を加えて, $X \cup Y$ の最大独立集合 $I_{X \cup Y}$ を作れる. このとき,

- $I_{X \cap Y} = I_{X \cup Y} \cap (X \cap Y)$
- $I_{X \cup Y} \cap X$ は X の独立集合, $I_{X \cup Y} \cap Y$ は Y の独立集合.

よって,

$$\begin{aligned} r(X) + r(Y) &\geq |I_{X \cup Y} \cap X| + |I_{X \cup Y} \cap Y| \\ &= |I_{X \cup Y} \cap (X \cup Y)| + |I_{X \cup Y} \cap (X \cap Y)| \\ &= |I_{X \cup Y}| + |I_{X \cap Y}| \\ &= r(X \cup Y) + r(X \cap Y) \quad \square \end{aligned}$$



目次

1. マトロイドとは

- マトロイドの諸例
- 独立集合族
- 基族
- 階数関数

2. 最小重み独立集合と貪欲法

- 最小重み独立集合問題
- 貪欲法
- Kruskal のアルゴリズム

3. マトロイド多面体

- 線形不等式系と整数性

最小重み独立集合問題

- E 上のマトロイド $\mathbf{M} = (E, \mathcal{I})$
- 台集合上の重み $w(e) \in \mathbb{R}$ ($e \in E$)
- 非負整数 $0 \leq k \leq r(\mathbf{M})$

最小重み独立集合問題 (Minimum Weight Independent Set Problem)

$$\text{minimize } w(I) \quad \text{s.t. } I \in \mathcal{I}, |I| = k$$

この節の目標: 最小重み独立集合問題は**貪欲法 (greedy algorithm)**で解けることを示す。

例：最小重み全域木問題

$G = (V, E)$: 連結無向グラフ,
 $w(e) \in \mathbb{R} (e \in E)$: 枝重み

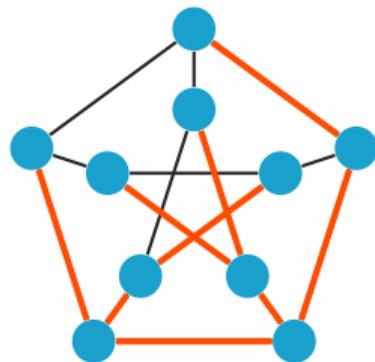
最小重み全域木問題 (Minimum Weight Spanning Tree Problem)

minimize $w(T)$ s.t. T は G の全域木

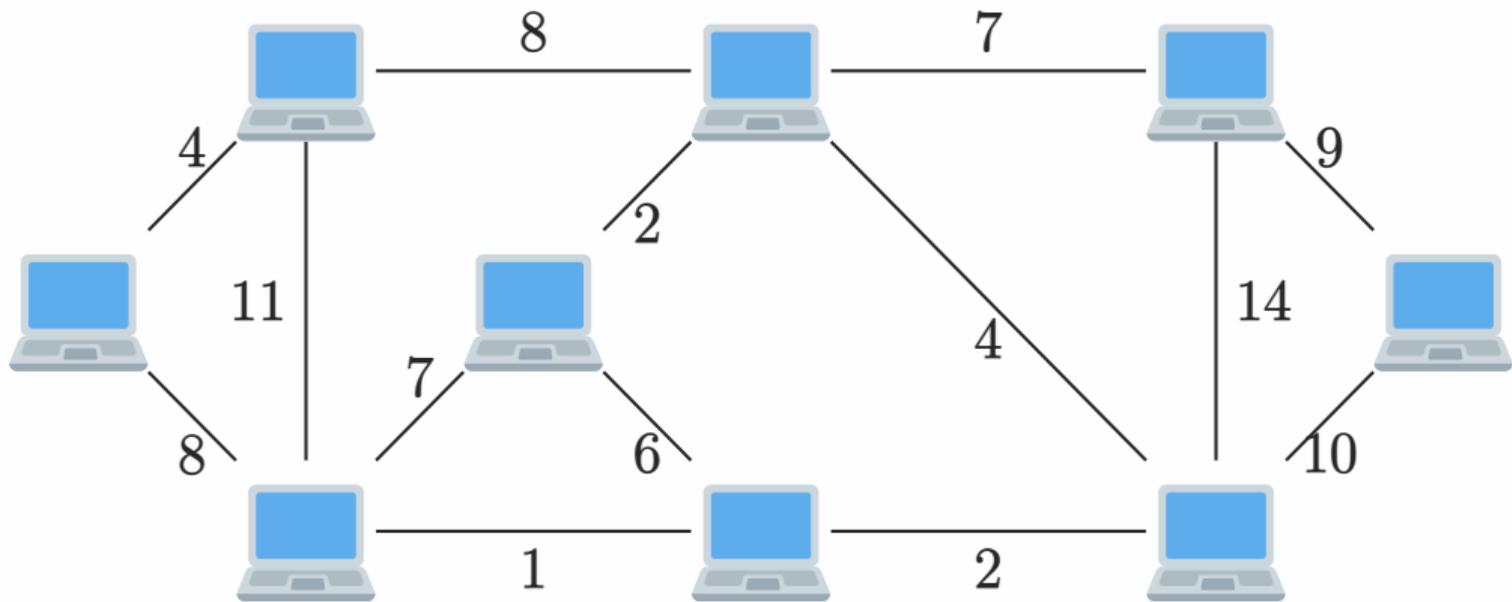
これは

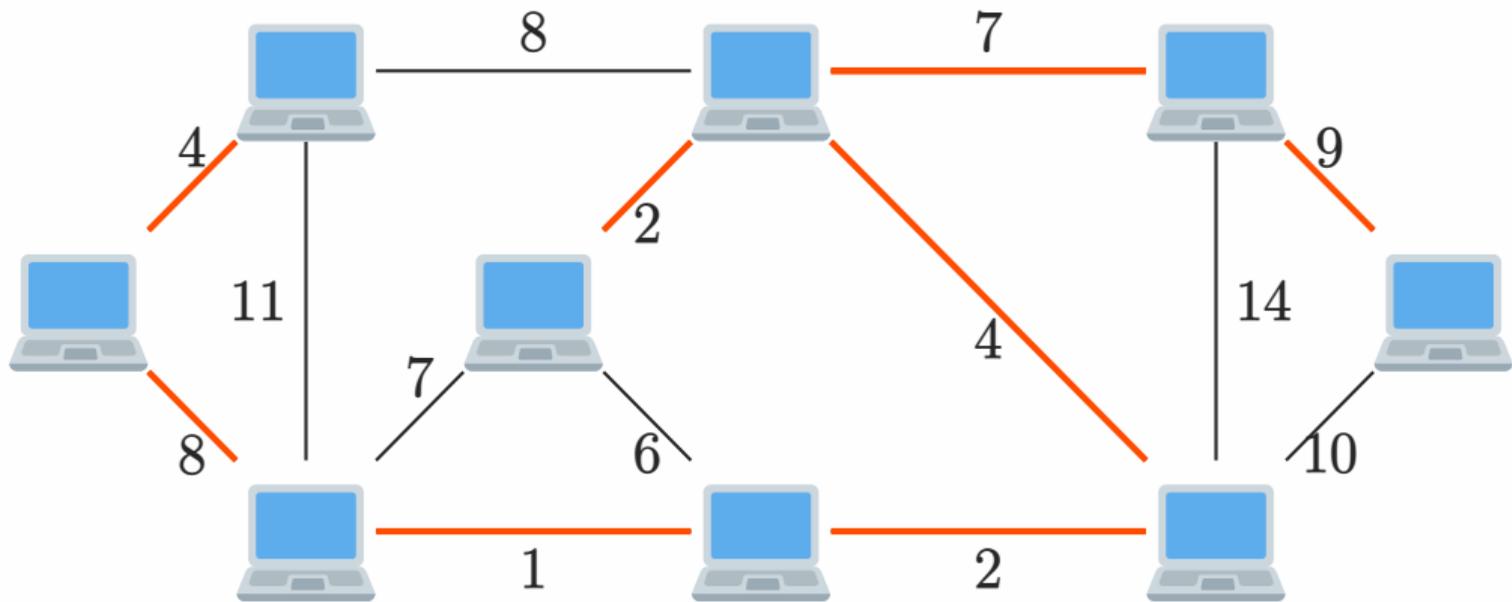
- $\mathbf{M} = G$ のグラフ的マトロイド
- $k = |V| - 1 = r(\mathbf{M})$

に対する最小重み独立集合問題.



全域木の例





貪欲法

- 1: $X_0 := \emptyset, k := 0.$
- 2: E の要素を w の昇順に並べる: $w(e_1) \leq \dots \leq w(e_n)$ ($n = |E|$).
- 3: **for** $i = 1, \dots, n$:
- 4: $X_k + e_i \in \mathcal{I}$ ならば e_i を X_k に追加し, $k \leftarrow k + 1$ とする.
..... X_k は大きさ k の独立集合

定理

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し, X_k が存在し, X_k は大きさ k の独立集合のうち最小重みである.

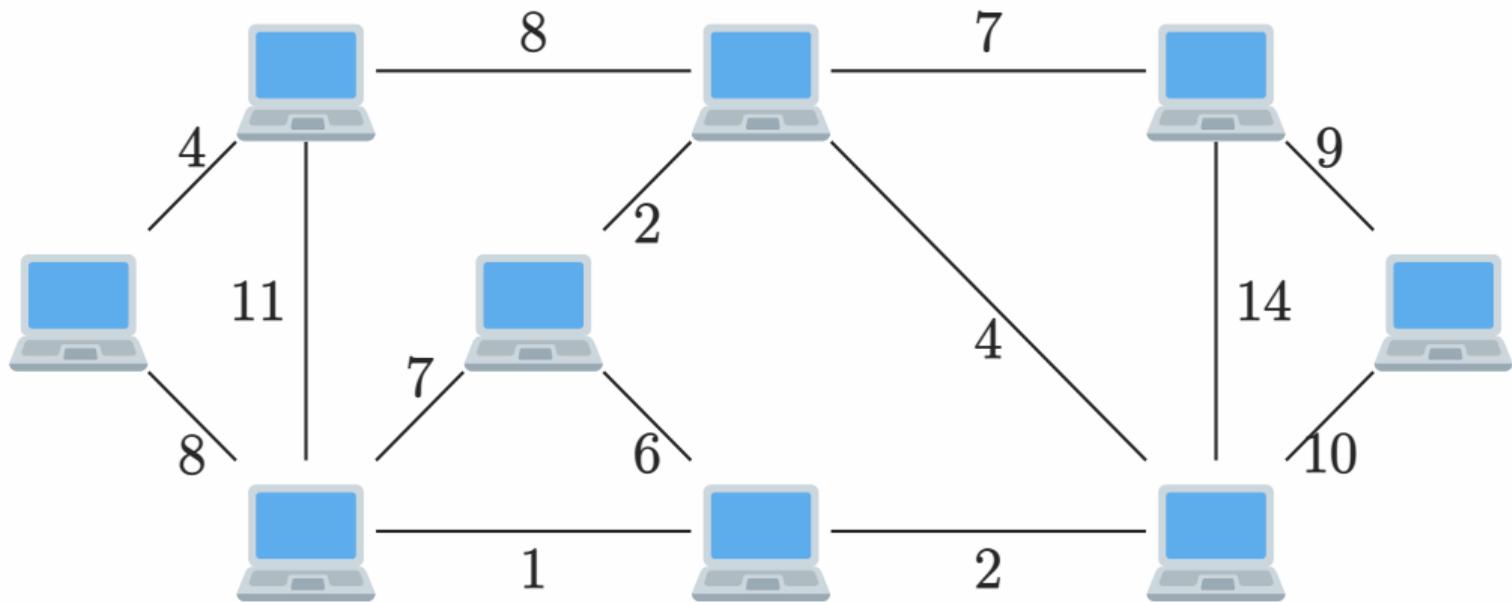
Kruskal のアルゴリズム

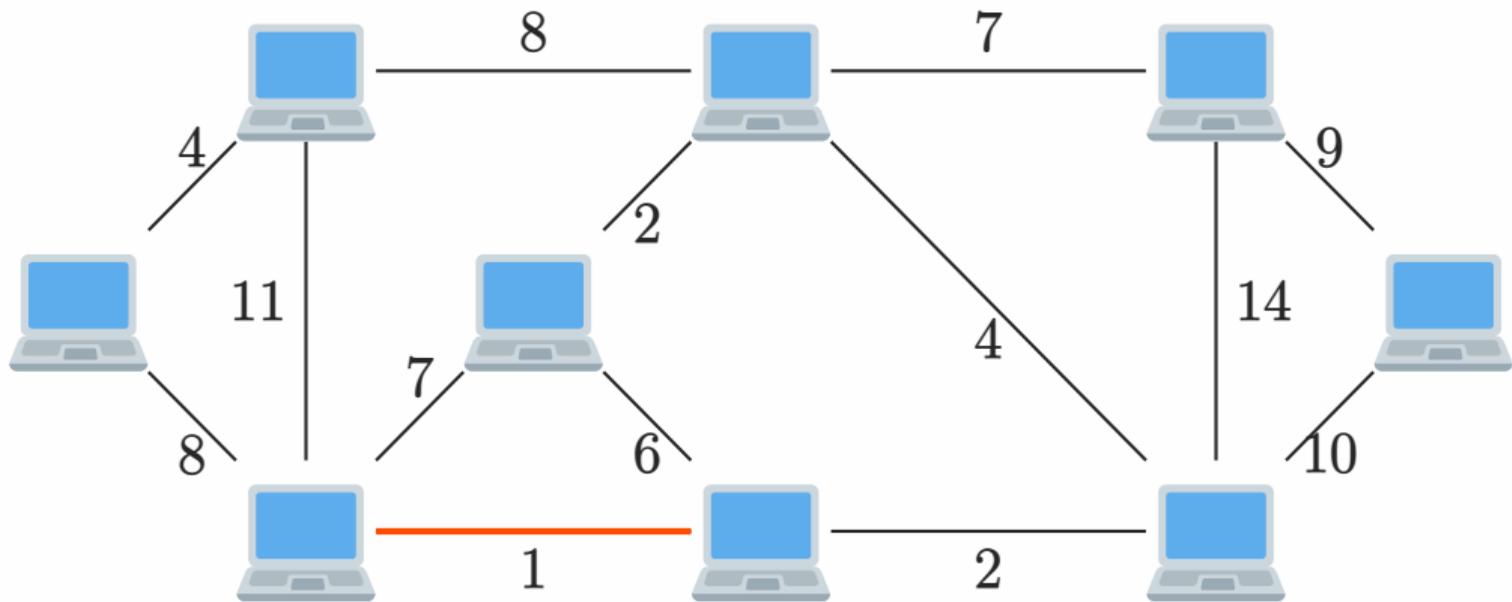
特に最小重み全域木問題に適用したものは **Kruskal のアルゴリズム** と呼ばれる。

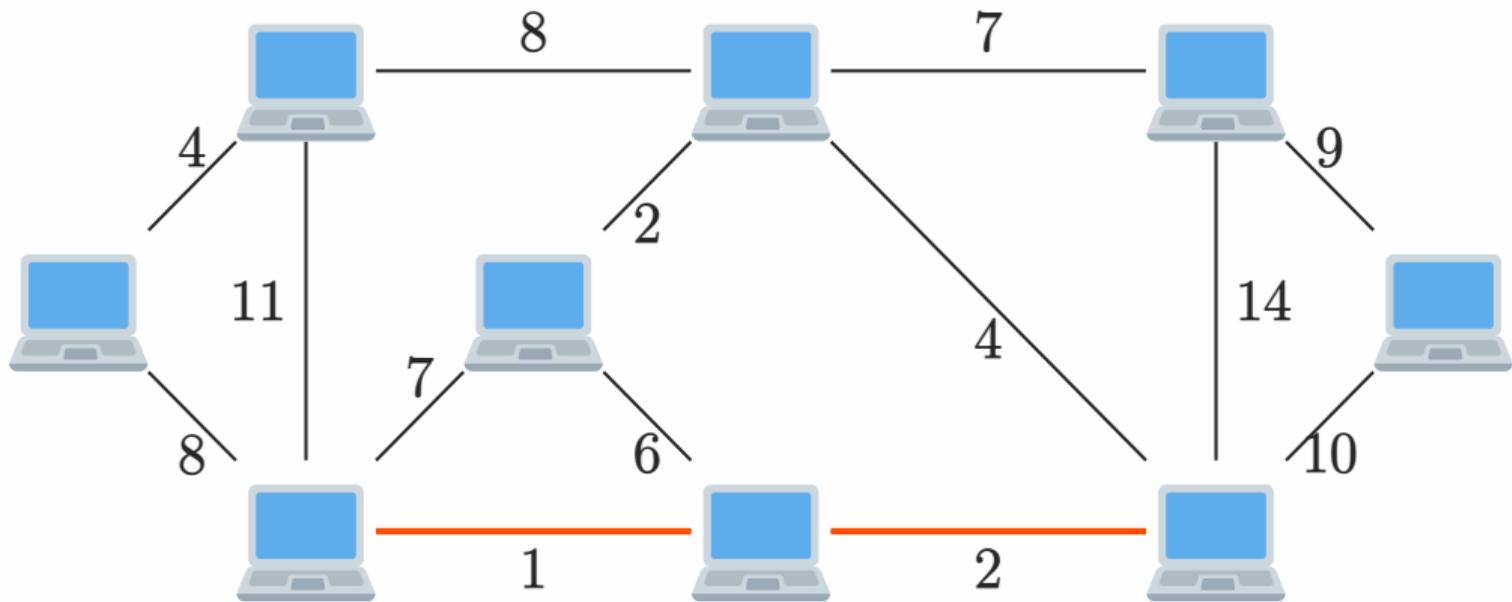
- 1: $X := \emptyset$.
- 2: 枝を w の昇順に並べる: $w(e_1) \leq \dots \leq w(e_m)$ ($m = |E|$).
- 3: **for** $i = 1, \dots, m$:
- 4: $X + e_i$ が閉路を含まないならば e_i を X に追加する.
- 5: **return** X

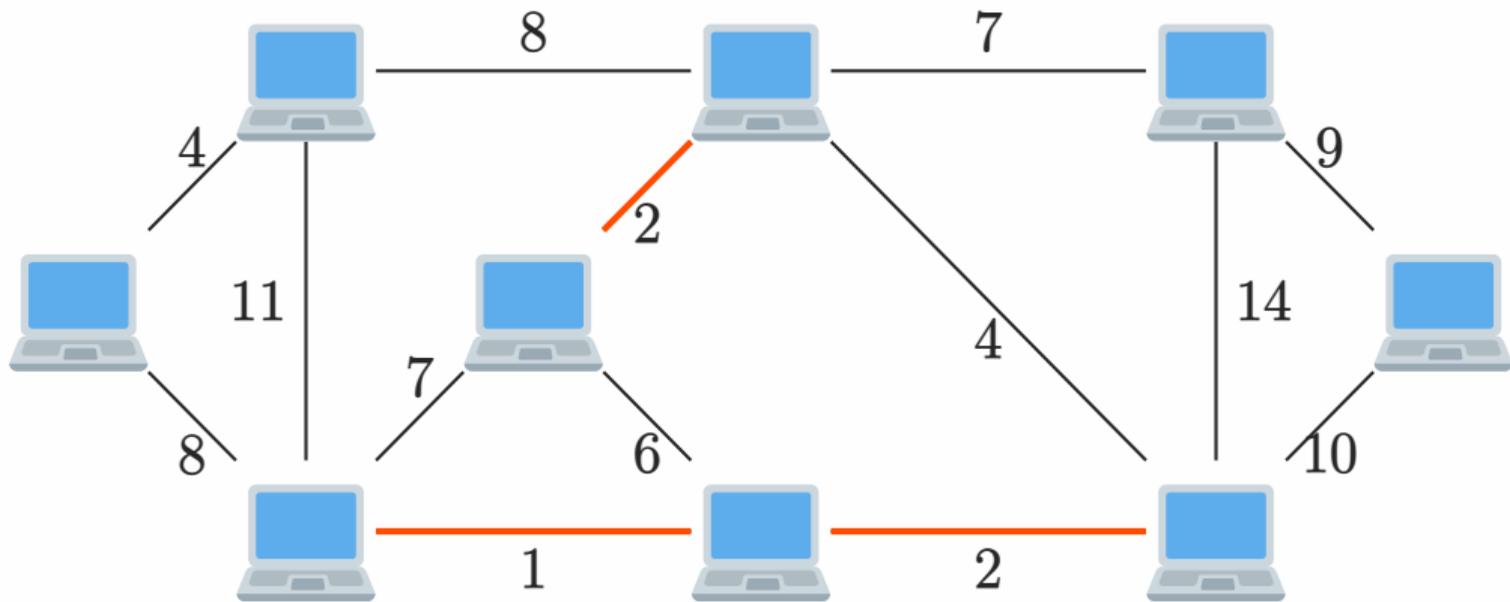
系

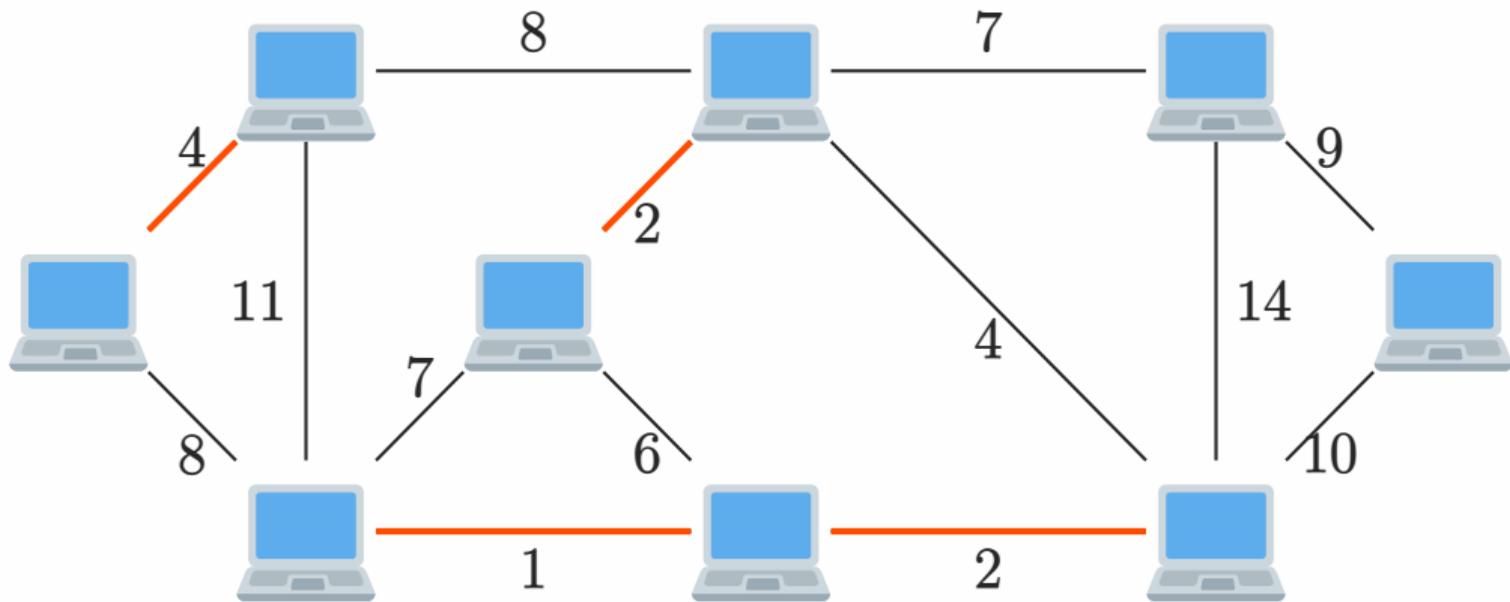
X は最小重み全域木である。

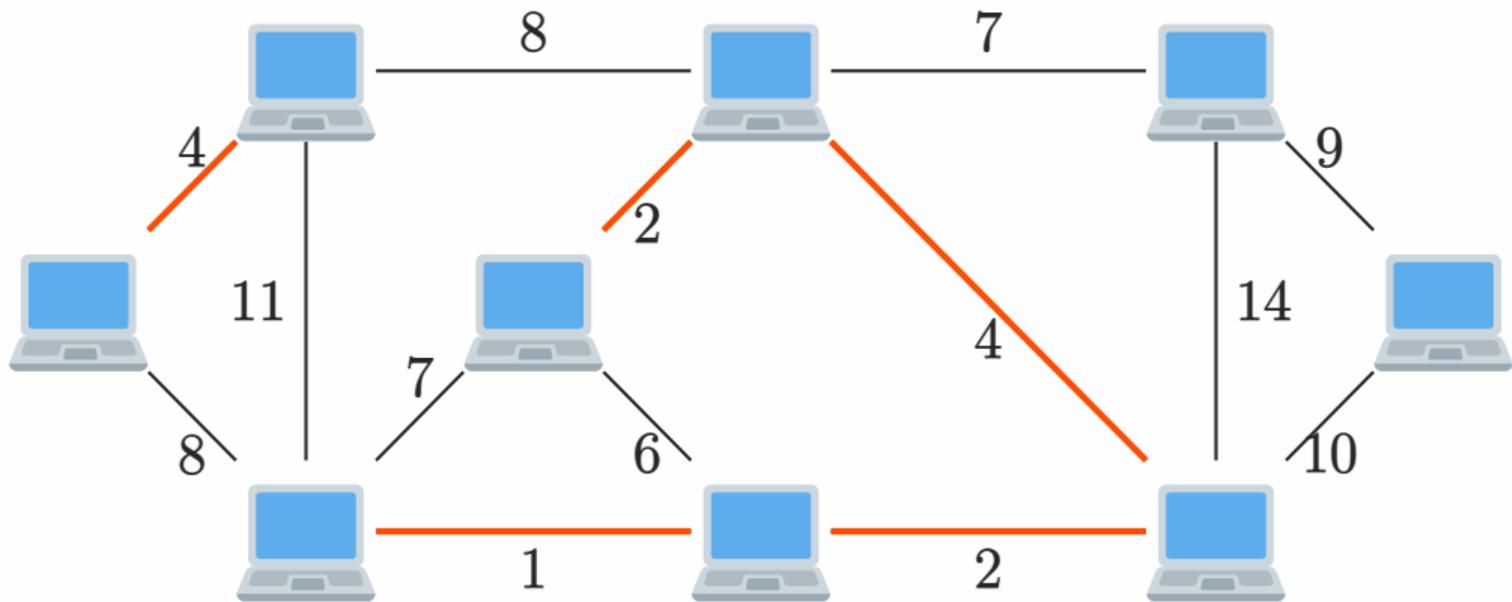


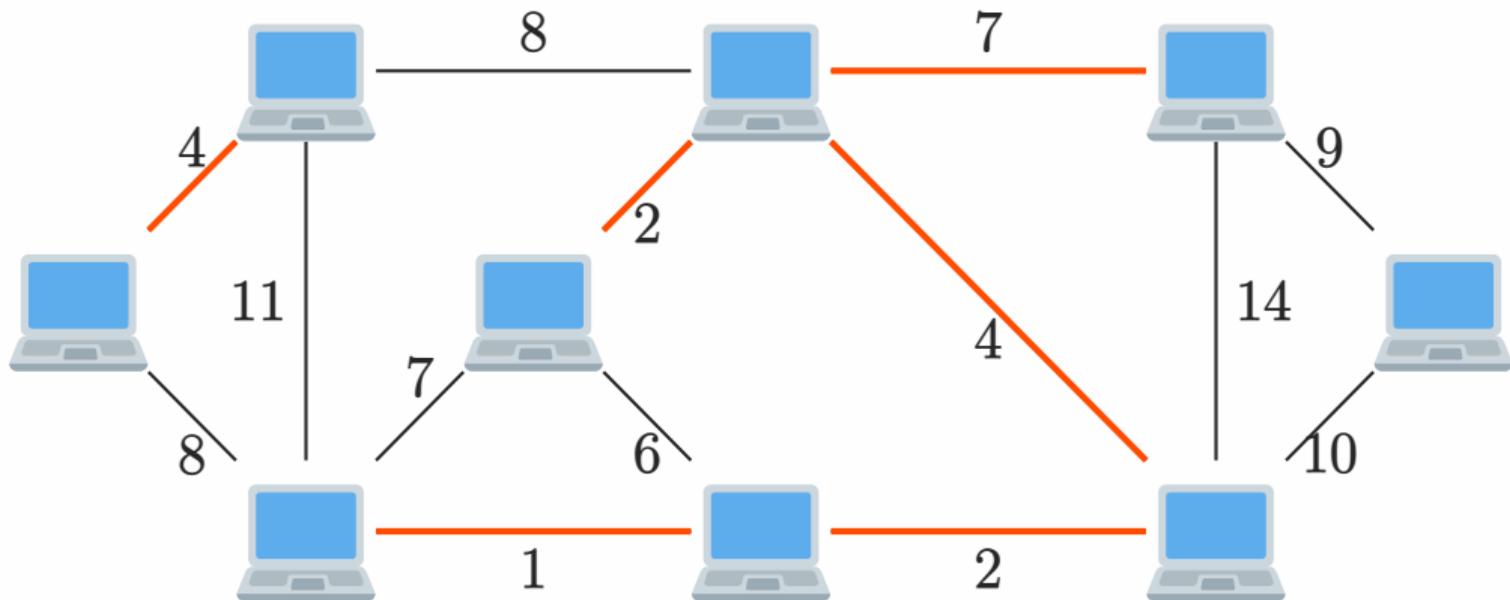


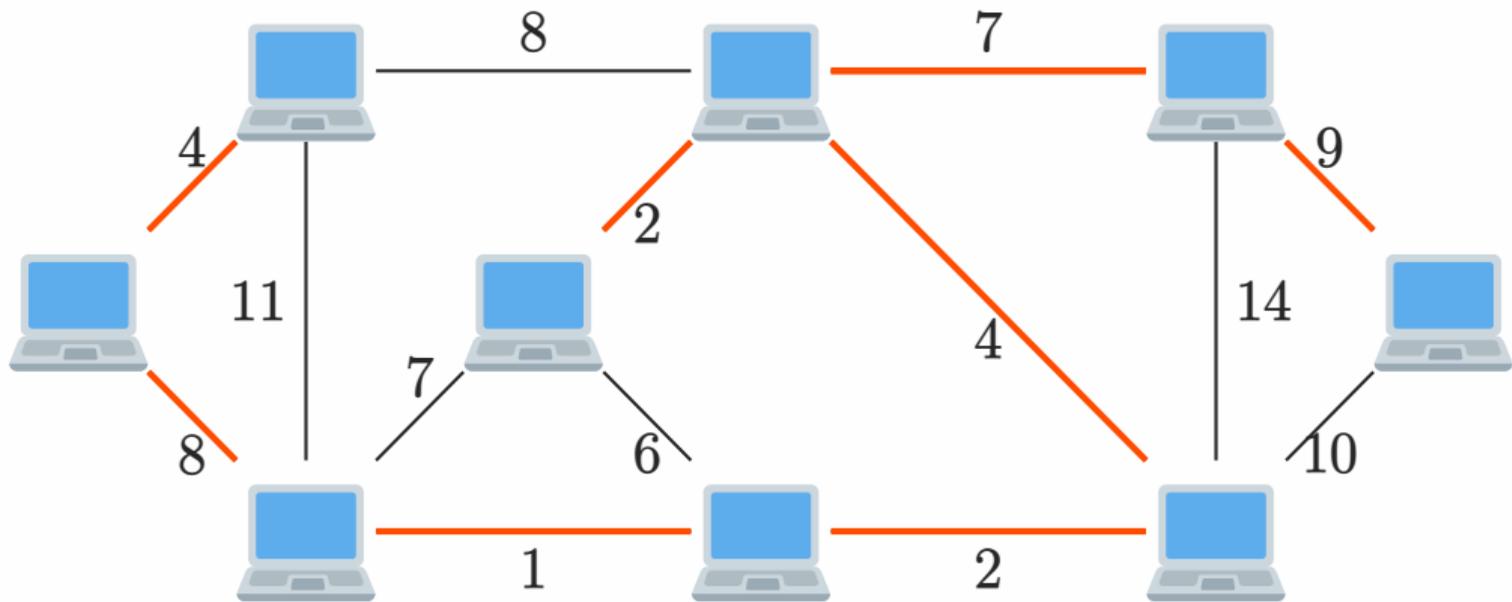












定理の証明

補題

貪欲法の任意の時点を考え、そのときの暫定解 X とする。このとき、
 $e \notin X, X + e \in \mathcal{I} \implies e$ はまだ調べていない要素。

定理の証明

補題

貪欲法の任意の時点を考え、そのときの暫定解 X とする。このとき、 $e \notin X, X + e \in \mathcal{I} \implies e$ はまだ調べていない要素。

(証明) e は既に調べた要素だと仮定する。 e を調べたときの暫定解を $X' \subseteq X$ とすると、 $X' + e \subseteq X + e \in \mathcal{I}$ より、 $X' + e \in \mathcal{I}$ 。 よって、貪欲法は e を X' に追加したことになり、 $e \in X$ となって矛盾。 □

定理の証明

補題

貪欲法の任意の時点を考え、そのときの暫定解 X とする。このとき、 $e \notin X, X + e \in \mathcal{I} \implies e$ はまだ調べていない要素。

(証明) e は既に調べた要素だと仮定する。 e を調べたときの暫定解を $X' \subseteq X$ とすると、 $X' + e \subseteq X + e \in \mathcal{I}$ より、 $X' + e \in \mathcal{I}$ 。 よって、貪欲法は e を X' に追加したことになり、 $e \in X$ となって矛盾。 \square

補題

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し、 X_k が存在する。

定理の証明

補題

貪欲法の任意の時点を考え、そのときの暫定解 X とする。このとき、 $e \notin X, X + e \in \mathcal{I} \implies e$ はまだ調べていない要素。

(証明) e は既に調べた要素だと仮定する。 e を調べたときの暫定解を $X' \subseteq X$ とすると、 $X' + e \subseteq X + e \in \mathcal{I}$ より、 $X' + e \in \mathcal{I}$ 。 よって、貪欲法は e を X' に追加したことになり、 $e \in X$ となって矛盾。 \square

補題

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し、 X_k が存在する。

(証明) $k < r(\mathbf{M})$ とし、 X_k が存在すると仮定する。 $k = |X_k| < r(\mathbf{M})$ より、 X_k は基ではないから、 $e \notin X_k$ で $X_k + e \in \mathcal{I}$ となるものが存在。

定理の証明

補題

貪欲法の任意の時点を考え、そのときの暫定解 X とする。このとき、 $e \notin X, X + e \in \mathcal{I} \implies e$ はまだ調べていない要素。

(証明) e は既に調べた要素だと仮定する。 e を調べたときの暫定解を $X' \subseteq X$ とすると、 $X' + e \subseteq X + e \in \mathcal{I}$ より、 $X' + e \in \mathcal{I}$ 。 よって、貪欲法は e を X' に追加したことになり、 $e \in X$ となって矛盾。 □

補題

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し、 X_k が存在する。

(証明) $k < r(\mathbf{M})$ とし、 X_k が存在すると仮定する。 $k = |X_k| < r(\mathbf{M})$ より、 X_k は基ではないから、 $e \notin X_k$ で $X_k + e \in \mathcal{I}$ となるものが存在。前補題より、 e は X_k が定義された時点で、まだ調べていない要素である。 よって、少なくとも1つは X_k に追加できる要素がまだ残っているので、 X_{k+1} が定義される。 □

定理の証明

補題

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し, X_k は大きさ k の最小重み独立集合.

定理の証明

補題

$k = 0, 1, \dots, r(\mathbf{M})$ に対し, X_k は大きさ k の最小重み独立集合.

(証明) 背理法. X_k より真に重みの小さい大きさ k の独立集合 Y が存在すると仮定.

$$X_k = \{x_1, \dots, x_k\} \quad (w(x_1) \leq \dots \leq w(x_k))$$

$$Y = \{y_1, \dots, y_k\} \quad (w(y_1) \leq \dots \leq w(y_k))$$

とする.

$w(Y) < w(X_k)$ より, ある $1 \leq i \leq k$ で $w(y_i) < w(x_i)$ が成り立つ.

$$x_1 \leq \dots \leq x_{i-1} \leq x_i \leq \dots \leq x_k$$

$$y_1 \leq \dots \leq y_{i-1} \leq y_i \leq \dots \leq y_k$$

定理の証明 (続き)

$$\begin{array}{l} X_{i-1} \quad x_1 \leq \cdots \leq x_{i-1} \leq x_i \leq \cdots \leq x_k \\ Y_i \quad y_1 \leq \cdots \leq y_{i-1} \leq y_i \leq \cdots \leq y_k \end{array}$$

独立集合 X_{i-1} と Y_i に公理 (I2) を適用すると、ある $y \in Y_i - X_{i-1}$ で $X_{i-1} + y \in \mathcal{I}$ となるものが存在する。

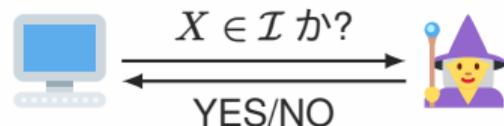
補題より、 y は x_i を調べる時点 (暫定解 X_{i-1}) でまだ調べられていないので、 $w(y) \geq w(x_i)$ が成立。一方、 $w(y) \leq w(y_i) < w(x_i)$ なので、矛盾。 □

貪欲法の計算量

一般に、マトロイド $M = (E, \mathcal{I})$ は $|E|$ に対し指数個の独立集合を持つため、独立集合の一覧をアルゴリズムに入力することはできない。

独立性オラクル

部分集合 $X \subseteq E$ を入力すると、 X が独立集合か否かを返してくれるオラクル



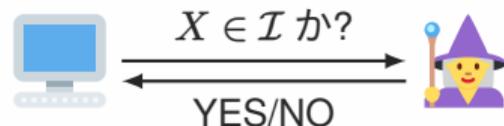
具体的なマトロイド（グラフ的マトロイドや線形マトロイドなど）では、グラフの操作や行列計算により多項式時間で実装できる。

貪欲法の計算量

一般に、マトロイド $M = (E, \mathcal{I})$ は $|E|$ に対し指数個の独立集合を持つため、独立集合の一覧をアルゴリズムに入力することはできない。

独立性オラクル

部分集合 $X \subseteq E$ を入力すると、 X が独立集合か否かを返してくれるオラクル



具体的なマトロイド（グラフ的マトロイドや線形マトロイドなど）では、グラフの操作や行列計算により多項式時間で実装できる。

定理

貪欲法は $O(n \log n + nIO)$ 時間で最小重み独立集合を求める。ただし、 $n = |E|$ 、 IO は独立性オラクルの計算時間。

目次

1. マトロイドとは

- マトロイドの諸例
- 独立集合族
- 基族
- 階数関数

2. 最小重み独立集合と貪欲法

- 最小重み独立集合問題
- 貪欲法
- Kruskal のアルゴリズム

3. マトロイド多面体

- 線形不等式系と整数性

マトロイド多面体

定義

マトロイド M の **マトロイド多面体 (matroid polytope)** を次で定める:

$$P(M) := \text{conv}\{\mathbf{1}_I : I \in \mathcal{I}\} \subseteq \mathbb{R}^E$$

($\mathbf{1}_I \in \{0, 1\}^E$: I の特性ベクトル)

この節の目標

定理 (Edmonds (1970))

$$P(M) = \{x \in \mathbb{R}^E : x(X) \leq r_M(X) \quad (X \subseteq E), x \geq 0\}$$

マトロイド多面体の例

例 (グラフ的マトロイド)

連結な無向グラフ $G = (V, E)$ に対するグラフ的マトロイドのマトロイド多面体は次で表される:

$$\begin{aligned}x(X) &\leq |V(G[X])| - c(G[X]) \quad (X \subseteq E) \\x &\geq 0\end{aligned}$$

($G[X]$: X の誘導部分グラフ, $c(G[X])$: $G[X]$ の連結成分数)

定理の証明 (1/4)

$P := \{x \in \mathbb{R}^E : x(X) \leq r_{\mathbf{M}}(X) \quad (X \subseteq E), \quad x \geq 0\}$ とする.

$P(\mathbf{M}) \subseteq P$ であること: $I \in \mathcal{I}$ を独立集合とし, $x = \mathbf{1}_I$ を特性ベクトルとする. 任意の部分集合 $X \subseteq V$ に対し,

$$x(X) = |I \cap X| \leq r_{\mathbf{M}}(X). \quad (I \cap X \subseteq X \text{ は独立集合より})$$

$\therefore x \in P$. P は凸多面体なので, $P(\mathbf{M}) \subseteq P$.

定理の証明 (2/4)

$P \subseteq P(\mathbf{M})$ であること: 任意の $w \in \mathbb{R}^E$ に対し, $\max_{x \in P} w^\top x$ を達成する点が $P(\mathbf{M})$ に存在することを示す.

w を重みとする最大重み独立集合問題を考える:

$$\text{maximize } w(I) \quad \text{s.t. } I \in \mathcal{I}$$

重みを降順に並べて,

$$w(e_1) \geq w(e_2) \geq \cdots \geq w(e_k) \geq 0 > w(e_{k+1}) \geq \cdots \geq w(e_n)$$

とすると, e_1, \dots, e_k まで貪欲法を走らせた暫定解が最適解である. それを

$$I = \{e_{i_1}, e_{i_2}, \dots, e_{i_\ell}\} \quad (1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_\ell \leq k)$$

とおく. $x = \mathbf{1}_I \in P(\mathbf{M})$ が $\max_{x \in P} w^\top x$ の最適解であることを示せば良い.

定理の証明 (3/4)

主問題 (P)

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{e \in E} w(e)x(e) \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{e \in X} x(e) \leq r(X) \quad (X \subseteq E) \\ & x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{aligned}$$

双対問題 (D)

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{X \subseteq E} r(X)y_X \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{X \in e} y_X \geq w(e) \quad (e \in E) \\ & y_X \geq 0 \quad (X \subseteq E) \end{aligned}$$

定理の証明 (4/4)

LP の一般論より, $x = \mathbf{1}_I$ が主最適解であることを示すには, 強双対性 $w^\top x = \sum_{X \subseteq E} r(X)y_X$ を満たす双対実行可能解 y を構成すればよい.

実際,

$$y_S := \begin{cases} w(e_{i_j}) - w(e_{i_{j+1}}) & \text{if } S = \{e_{i_1}, \dots, e_{i_j}\} \quad (j = 1, \dots, \ell - 1) \\ w(e_{i_\ell}) & \text{if } S = \{e_{i_1}, \dots, e_{i_\ell}\} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

とすると, y は双対実行可能で, (x, y) が強双対性を満たすことが, 直接計算により確認できる (各自確認せよ). □

マトロイド多面体上の線形最適化

系

マトロイド多面体上の線形最適化

$$\max w^\top x \quad \text{s.t.} \quad x(X) \leq r_M(X) \quad (X \subseteq E), x \geq 0$$

は $O(n \log n + nIO)$ 時間で最適解を求められる。

指数本の不等式があるにもかかわらず，貪欲法で最適解を求められる。

マトロイド多面体の整数性

系

不等式系 $\{x(X) \leq r_M(X) \quad (X \subseteq E), x \geq 0\}$ は整数多面体を定める。

$P(M)$ を定める不等式系の係数行列は**完全単模行列ではない!**

(\because) たとえば $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ のように、行列式 = 2 の部分行列を含んでいる。

マトロイド多面体は完全単模性に依らず、整数性が証明できる。

マトロイド基多面体

基についても同様の定理が成り立つ.

定義

マトロイド M の **基多面体 (base polytope)** を次で定める:

$$B(M) := \text{conv}\{\mathbf{1}_B : B \in \mathcal{B}\} \subseteq \mathbb{R}^E$$

($\mathbf{1}_B \in \{0, 1\}^E$: B の特性ベクトル)

定理 (Edmonds (1970))

$$B(M) = \{x \in \mathbb{R}^E : x(X) \leq r_M(X) \ (X \subseteq E), \ x(E) = r_M(E), \ x \geq 0\}$$

目次

1. マトロイドとは

- マトロイドの諸例
- 独立集合族
- 基族
- 階数関数

2. 最小重み独立集合と貪欲法

- 最小重み独立集合問題
- 貪欲法
- Kruskal のアルゴリズム

3. マトロイド多面体

- 線形不等式系と整数性