離散最適化基礎論 第5回 マトロイドとグラフの全域木

岡本 吉央 okamotoy@uec.ac.jp

電気通信大学

2015年11月13日

最終更新: 2016年8月23日 11:51

離散最適化基礎論 (5)

離散最適化基礎論 (5)

(10/2)

(11/20)

(11/27)

(12/4)

岡本 吉央 (電通大)

スケジュール 後半 (予定)

★ 休講 (国内出張)	(12/11)
₿ マトロイドに対する操作	(12/18)
⑨ マトロイドの交わり	(12/25)
★ 冬季休業	(1/1)
Ⅲ マトロイド交わり定理	(1/8)
* 休講 (センター試験準備)	(1/15)
🔟 マトロイド交わり定理:アルゴリズム	(1/22)
№ 最近のトピック	(1/29)
★ 授業等調整日 (予備日)	(2/5)

注意: 予定の変更もありうる

岡本 吉央 (電通大)

今日の目標

今日の目標

* 期末試験

離散最適化基礎論 (5)

(2/12?)

● グラフとマトロイド:前回の復習

② 最小全域木問題とマトロイド

3 貪欲アルゴリズム

⑤ 今日のまとめ と 次回の予告

離散最適化基礎論 (5)

離散最適化基礎論 (5)

「貪欲アルゴリズムの正当性」におけるマトロイドの必要性

グラフと閉路マトロイド

岡本 吉央 (電通大)

グラフ G = (V, E), G の閉路マトロイド \mathcal{I}

「命題:閉路マトロイドをグラフの用語で捉え直す

グラフの最小全域木問題とマトロイドの関係を探る ▶ グラフの最小全域木問題 ↔ マトロイドの最小基問題

▶ Kruskal のアルゴリズム ↔ 貪欲アルゴリズム

▶ 貪欲アルゴリズムの正当性

G の辺部分集合 $X \subseteq E$ に対して

 $X \in \mathcal{I}$ \Leftrightarrow グラフ G[X] = (V, X) が閉路を含まない

例:

 $\{e_4, e_5, e_7\} \not\in \mathcal{I}$

 $\{\textit{e}_{2},\textit{e}_{5},\textit{e}_{8}\}\in\mathcal{I}$

スケジュール 前半 (予定)

1 組合せ最適化問題におけるマトロイドの役割 (10/9)★ 休講 (海外出張) (10/16)2 マトロイドの定義と例 (10/23)3 マトロイドの基と階数関数 (10/30)4 グラフとマトロイド (11/6)5 マトロイドとグラフの全域木 (11/13)

7 マトロイドのサーキット 注意: 予定の変更もありうる

★ 休講 (卒研準備発表会)

岡本 吉央 (電通大)

* 休講 (調布祭)

テーマ:解きやすい組合せ最適化問題が持つ「共通の性質」

6 マトロイドに対する貪欲アルゴリズム

疑問

どうしてそのような違いが生まれるのか?

→ 解きやすい問題が持つ「共通の性質」は何か?

回答

よく分かっていない

しかし、部分的な回答はある

部分的な回答

問題が「マトロイド的構造」を持つと解きやすい

ポイント

効率的アルゴリズムが設計できる背景に「美しい数理構造」がある

この講義では、その一端に触れたい

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

目次

岡本 吉央 (電通大)

森と木:証明の前に用語の整理

無向グラフ G = (V, E)

森と木

- ightharpoonup G が森 (あるいは林, forest) であるとは、G が閉路を含まないこと
- ▶ *G* が木 (tree) であるとは、*G* が連結であり、閉路を含まないこと

全域森と全域木

 $X \subseteq E$ に対して,G[X] = (V, X) とする

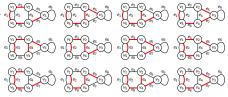
- ▶ G[X]がGの全域森 (spanning forest) であるとは, G[X] が閉路を含まないこと
- ▶ *G*[X] が *G* の全域木 (spanning tree) であるとは, G[X] が連結であり、閉路を含まないこと

グラフの閉路マトロイド:基族

例において、Gの閉路マトロイドの基族Bは

 $\mathcal{B} = \{\{e_1, e_3, e_4, e_5\}, \{e_1, e_3, e_4, e_7\}, \{e_1, e_3, e_5, e_7\}, \{e_1, e_3, e_5, e_8\},$ ${e_1, e_3, e_7, e_8}, {e_1, e_4, e_5, e_8}, {e_1, e_4, e_7, e_8}, {e_1, e_5, e_7, e_8},$ $\{e_2,e_3,e_4,e_5\},\{e_2,e_3,e_4,e_7\},\{e_2,e_3,e_5,e_7\},\{e_2,e_3,e_5,e_8\},$ $\{e_2, e_3, e_7, e_8\}, \{e_2, e_4, e_5, e_8\}, \{e_2, e_4, e_7, e_8\}, \{e_2, e_5, e_7, e_8\}\}$

閉路マトロイドの基が 📜 Gの全域木に対応 (∵ G が連結)



目次

- グラフとマトロイド:前回の復習
- ② 最小全域木問題とマトロイド
- 3 貪欲アルゴリズム
- △ 貪欲アルゴリズム:マトロイドである必要性
- ⑤ 今日のまとめ と 次回の予告

離散最適化基礎論 (5)

グラフの最小全域木問題:Kruskal のアルゴリズム

最小全域木問題を効率よく解く方法

Kruskal のアルゴリズム

■ Gの辺を費用の小さい順に並べる $(c(e_1) \le c(e_2) \le \cdots \le c(e_n)$ であると仮定する)

3 すべての $i \leftarrow 1, ..., n$ に対して,以下を繰り返し

 $B \leftarrow \begin{cases} B \cup \{e_i\} & (B \cup \{e_i\} \text{ が閉路を含まないとき}) \end{cases}$ (*B*∪{*e_i*}が閉路を含むとき)

4 Bを出力

これは正しいアルゴリズム (必ず最小全域木を出力する)

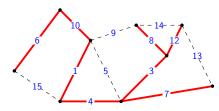
- ▶ 証明:『アルゴリズム論第一』か『アルゴリズム論第二』を参照
- ▶ 別証明:この講義(マトロイドを使用)

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

グラフの最小全域木問題:例 — Kruskal のアルゴリズムを実行

辺の上に書いてある数字が、その辺の重み



Kruskal のアルゴリズム:最小全域木を計算する貪欲アルゴリズム

グラフと閉路マトロイド:用語の対応

連結グラフG Gの閉路マトロイド

Gの全域森 独立集合 Gの全域木 基

閉路を含む G の部分グラフ 従属集合 Gの閉路 サーキット

復習:E上のマトロイド \mathcal{I} に対して

▶ $X \subseteq E$ が I の従属集合であるとは, $X \notin I$

▶ $X \subset E$ ii $X \notin \mathcal{I}$ で、任意の $e \in X$ に対して、 $X - \{e\} \in \mathcal{I}$

(つまり, X は極小な従属集合)

注意: 文献では「全域森」を違う意味で使うこともある

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

グラフの最小全域木問題

グラフの最小全域木問題とは?

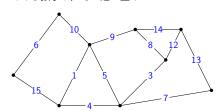
連結無向グラフ G = (V, E) と重み $c: E \to \mathbb{R}_+$ に対して

 $\sum c(e)$ minimize — e∈B

G[B] = (V, B) は G の全域木 subject to

グラフの最小全域木問題:例

辺の上に書いてある数字が、その辺の重み



岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

グラフの最小全域木問題:閉路マトロイドのことばで言い換える

連結無向グラフ G=(V,E) と重み $c\colon E\to \mathbb{R}_+$ に対して

 $\sum c(e)$ minimize

B は G の閉路マトロイド I の基 subject to

マトロイドの最小基問題

有限集合 E 上のマトロイド \mathcal{I} と重み c: $E \to \mathbb{R}_+$ に対して

B はI の基 subject to

マトロイドの最小基問題

有限集合 E 上のマトロイド \mathcal{I} と重み c: $E \to \mathbb{R}_+$ に対して

マトロイドの最小基問題とマトロイドの最大独立集合問題

 $\sum c(e)$

subject to

一方, 第1回講義で考えた問題は次のもの

マトロイドの最大独立集合問題

有限集合 E 上のマトロイド I と重み w: $E \to \mathbb{R}_{\perp}$ に対して

 $e \in X$

 $X \in \mathcal{I}$ subject to

離散最適化基礎論 (5)

マトロイドの最小基問題とマトロイドの最大独立集合問題:関係

非空な有限集合 E, E 上のマトロイド I, その基族 B

- ▶ 任意の c: E → R+ を考える
- ullet このとき, $C=\sum c(e)$ として, $w\colon E o \mathbb{R}_+$ を次のように定義する 任意の $e \in E$ に対して, w(e) = C - c(e)

このとき,

$$\min \left\{ \sum_{e \in B} c(e) \mid B \in \mathcal{B} \right\} = C \cdot r(E) - \max \left\{ \sum_{e \in X} w(e) \mid X \in \mathcal{I} \right\}$$

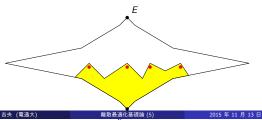
- ▶ 補足: r(E) は E の階数 (= I の基の要素数)
- ▶ 注意:任意の e ∈ E に対して, w(e) > 0

П

証明 (1)

最大独立集合問題の最適解として、基であるものが存在する

- ▶ 独立集合 $X \in \mathcal{I}$ が最適解であるとする
- $lacksymbol{\triangleright}$ このとき,X を含む基 $B\in\mathcal{I}$ が存在 (cf. 演習問題 3.14)
- $ightharpoonup X \subseteq B \text{ table}, \ \sum_{e \in X} w(e) \le \sum_{e \in B} w(e)$
- ▶ したがって*,B* も最適解



証明 (3)

$$\min \left\{ \sum_{e \in \mathcal{B}} c(e) \, \middle| \, B \in \mathcal{B} \right\} = C \cdot r(E) - \max \left\{ \sum_{e \in \mathcal{B}} w(e) \, \middle| \, B \in \mathcal{B} \right\}$$

▶ 観察1より

$$\max \left\{ \sum_{e \in \mathcal{B}} w(e) \,\middle|\, B \in \mathcal{B} \right\} = \max \left\{ \sum_{e \in \mathcal{X}} w(e) \,\middle|\, X \in \mathcal{I} \right\}$$

▶ したがって,

$$\min \left\{ \sum_{e \in B} c(e) \, \middle| \, B \in \mathcal{B} \right\} \ = \ C \cdot r(E) - \max \left\{ \sum_{e \in X} w(e) \, \middle| \, X \in \mathcal{I} \right\}$$

離散最適化基礎論 (5)

マトロイドの最小基問題とマトロイドの最大独立集合問題:関係

非空な有限集合 E, E 上のマトロイド I, その基族 B

- ► 任意の c: E → R₊ を考える

このとき,

$$\min\left\{\sum_{e\in B}c(e)\left|B\in\mathcal{B}
ight\}
ight.$$
 $=C\cdot r(E)-\max\left\{\sum_{e\in X}w(e)\left|X\in\mathcal{I}
ight\}
ight.$ 最小基問題の最適値 最大独立集合問題の最適

最大独立集合問題が解ければ、最小基問題も解ける

証明 (2)

$$\sum_{e \in X} c(e) \le \sum_{e \in Y} c(e) \quad \Leftrightarrow \quad C|X| - \sum_{e \in X} w(e) \le C|Y| - \sum_{e \in Y} w(e)$$

$$C|X| - \sum_{e \in X} w(e) \leq C|Y| - \sum_{e \in Y} w(e)$$

$$\Leftrightarrow \sum_{e \in X} (C - w(e)) \leq \sum_{e \in Y} (C - w(e))$$

$$\Leftrightarrow \sum_{e \in X} c(e) \leq \sum_{e \in Y} c(e)$$

離散最適化基礎論 (5)

目次

- グラフとマトロイド:前回の復習
- 最小全域木問題とマトロイド
- 3 貪欲アルゴリズム
- ₫ 貪欲アルゴリズム:マトロイドである必要性

独立集合族に対する貪欲アルゴリズム

E 上の独立集合族 \mathcal{F} , 重み $w: E \to \mathbb{R}_+$

最大独立集合問題に対する貪欲アルゴリズム

- E の要素 e を w(e) の大きい順に並べる $(w(e_1) \ge w(e_2) \ge \cdots \ge w(e_n)$ であると仮定する)
- $X \leftarrow \emptyset$
- 3 すべての $i \leftarrow 1, 2, ..., n$ に対して,以下を繰り返し

$$X \leftarrow \begin{cases} X \cup \{e_i\} & (X \cup \{e_i\} \in \mathcal{F} \text{ のとき}) \\ X & (X \cup \{e_i\} \notin \mathcal{F} \text{ のとき}) \end{cases}$$

4 X を出力

第1回の講義で紹介した形と違うが、動きは同じ(で効率がよい)

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

離散最適化基礎論 (5)

証明 (1)

 $E=\{e_1,e_2,\ldots,e_n\}$ で、 $w(e_1)\geq \cdots \geq w(e_n)$ であるとする

- ▶ 貪欲アルゴリズムの出力を B とする (B は I の基)
- ▶ 最適解の1つを B* とする (B* は I の基)
- ▶ 任意の $i \in \{1, ..., n\}$ に対して、次のように集合を定める

$$B_i = B \cap \{e_1, \dots, e_i\}$$

$$B_i^* = B^* \cap \{e_1, \dots, e_i\}$$

- ▶ r を I の階数関数とするとき,次が成り立つ
- $|B_i| = r(\{e_1, \ldots, e_i\})$

(なぜか?)

 $|B_i^*| \le r(\{e_1,\ldots,e_i\})$

(なぜか?)

▶ したがって, $|B_i| \ge |B_i^*|$

証明 (2)

$|B_i^*| \le r(\{e_1,\ldots,e_i\})$

- ▶ B^{*} の定義より、B^{*} ⊆ B^{*}
- $lacksymbol{B}^*\in\mathcal{I}$ なので、(12) より、 $B_i^*\in\mathcal{I}$
- ▶ 階数関数の性質より, $r(B_i^*) = |B_i^*|$
- $B_i^* \subseteq \{e_1, \ldots, e_i\}$ なので、単調性より、 $r(B_i^*) \le r(\{e_1, \ldots, e_i\})$
- ▶ したがって, $|B_i^*| = r(B_i^*) \le r(\{e_1, \dots, e_i\})$

岡本 吉央 (雷诵大)

離散最適化基礎論 (5)

証明 (4)

したがって, $B_0 = B_0^* = \emptyset$, $w(e_{n+1}) = 0$ としたとき, 次が成り立つ

$$\sum_{e \in B} w(e) = \sum_{i=1}^{n} (|B_{i}| - |B_{i-1}|) w(e_{i})$$

$$= \sum_{i=1}^{n} |B_{i}| (w(e_{i}) - w(e_{i+1}))$$

$$\geq \sum_{i=1}^{n} |B_{i}^{*}| (w(e_{i}) - w(e_{i+1}))$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (|B_{i}^{*}| - |B_{i-1}^{*}|) w(e_{i})$$

$$= \sum_{e \in B^{*}} w(e)$$

すなわち, Bも最適解である

岡太 吉中 (雪涌大)

П

任意の重み $w: E \to \mathbb{R}_+$ に対して,

貪欲アルゴリズムの出力は

最大独立集合問題の最適解

復習:マトロイドの階数関数

マトロイドと貪欲アルゴリズム

F がマトロイド

非空な有限集合 E, E 上の独立集合族 \mathcal{F}

つまり、Kruskal のアルゴリズムも正しい

マトロイドに対する貪欲アルゴリズムの正当性

E 上のマトロイドの階数関数 *r*: 2^E → ℕ とは?

- ▶ 任意の $X \in 2^E$ に対して $r(X) = \max\{|Y| \mid Y \subseteq X, Y \in \mathcal{I}\}$
- ▶ つまり、r(X) は X の基の要素数

X の基とは ?: 次を満たす集合 B_X

- ▶ $B_X \subseteq X$, かつ, $B_X \in \mathcal{I}$
- ▶ 任意の $e \in X B_X$ に対して, $B_X \cup \{e\} \notin \mathcal{I}$

階数関数の性質 (第3回講義より)

- ▶ $X \subseteq Y$ $x \in Y$ $x \in Y$

(単調性)

証明 (3)

 $|B_i| = r(\{e_1, \ldots, e_i\})$

- ▶ B_i が $\{e_1, \ldots, e_i\}$ の基であることを示せばよい
- ▶ B_i の定義より, $B_i \subseteq \{e_1, \ldots, e_i\}$
- ▶ $B_i \subseteq B \succeq B \in \mathcal{I} \succeq (12) \curlywedge \emptyset$, $B_i \in \mathcal{I}$
- ▶ 任意の $e_i \in \{e_1, \ldots, e_i\} B_i$ を考える
- ▶ $B_i \cup \{e_i\} \in \mathcal{I}$ であるとすると, 貪欲アルゴリズムの第i 反復で B_i が得られることに矛盾
- したがって、B_i ∪ {e_i} ∉ I
- ▶ つまり, B_i は {e₁,...,e_i} の基である

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

目次

● グラフとマトロイド:前回の復習

2 最小全域木問題とマトロイド

3 貪欲アルゴリズム

₫ 貪欲アルゴリズム:マトロイドである必要性

⑤ 今日のまとめ と 次回の予告

貪欲アルゴリズムとマトロイド:必要性

非空な有限集合 E, E 上の独立集合族 F

定理:マトロイドであることの必要性

任意の重み $w: E \to \mathbb{R}_+$ に対して貪欲アルゴリズムの出力が最適解 $\Rightarrow \mathcal{F} \mathsf{k} \mathsf{d} \mathsf{d} \mathsf{r} \mathsf{h} \mathsf{d} \mathsf{d} \mathsf{f} \mathsf{f}$

証明:対偶を示す

▶ F がマトロイドではないと仮定する

証明すること

ある重み $w\colon E o\mathbb{R}_+$ に対して貪欲アルゴリズムは最適解を出力しない

- ▶ F は独立集合族なので、Fは (I1), (I2) を満たす
- ▶ つまり, *F* は (I3) を満たさない
- すなわち、|X| > |Y| を満たす X, Y ∈ F が存在して、 任意の $e \in X - Y$ に対して $Y \cup \{e\} \notin \mathcal{F}$ となる

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

2015年11月13日 33/39

目次

- グラフとマトロイド:前回の復習
- 最小全域木問題とマトロイド
- 3 貪欲アルゴリズム
- △ 貪欲アルゴリズム:マトロイドである必要性
- 5 今日のまとめ と 次回の予告

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

今回のまとめ と 次回の予告

今日のまとめ

グラフの最小全域木問題とマトロイドの関係を探る

- ▶ グラフの最小全域木問題 ↔ マトロイドの最小基問題
- ▶ Kruskal のアルゴリズム ↔ 貪欲アルゴリズム
- ▶ 貪欲アルゴリズムの正当性
- ▶ 「貪欲アルゴリズムの正当性」におけるマトロイドの必要性

次回

▶ 貪欲アルゴリズムの応用

貪欲アルゴリズムとマトロイド:必要性 (続き)

▶ このとき, k = |Y| として, 次のように $w: E \to \mathbb{R}_+$ を定義

$$w(e) = egin{cases} k+2 & (e \in Y \ \mathcal{O} \ \mathcal{E} \ \mathcal{E}$$

- ▶ B を貪欲アルゴリズムの出力とすると、 $Y \subseteq B$
- ▶ つまり、BはX-Yの要素をどれも含まない
- :. $\sum w(e) = |Y|(k+2) = k(k+2)$
- ▶ 一方, $\sum w(e) \ge |X|(k+1) \ge (|Y|+1)(k+1) = (k+1)(k+1)$
- ightharpoonup k(k+2) < (k+1)(k+1)なので,Bは最適解ではない

岡本 吉央 (電通大)

離散最適化基礎論 (5)

第1回講義のスライドから

非空な有限集合 E, 独立集合族 $\mathcal{F} \subset 2^E$

次の2つは同値

- **1** 任意の重み関数 $w: E \to \mathbb{R}_+$ に対して, 貪欲アルゴリズムが最適解を出力する
- 2 独立集合族 ℱ がマトロイドである

つまり,

- ▶ マトロイド (matroid) とは特殊な性質を持つ独立集合族
- ▶ マトロイドに対しては、貪欲アルゴリズムが必ず最適解を出力する
- → マトロイドはとても性質のよい独立集合族

今回、これを確かに証明した

岡本 吉央 (電通大) 離散最適化基礎論 (5)

残った時間の使い方

- ▶ 演習問題をやる
 - ▶ 相談推奨 (ひとりでやらない)
- ▶ 質問をする
 - ▶ 教員は巡回
- ▶ 退室時, 小さな紙に感想など書いて提出する ← 重要
 - ▶ 内容は何でも OK
 - ▶ 匿名で OK

岡本 吉央 (電通大) 離散最適化基礎論 (5) 岡本 吉央 (雷涌大)

離散最適化基礎論 (5)