

マトロイド制約下での 劣モジュラ関数最大化に対する 高速なアルゴリズム

寺尾 樹哉, 小林 佑輔
京都大学数理解析研究所

最適化の理論とアルゴリズム:未来を担う若手研究者の集い 2024@筑波大学
5月19日(土)

劣モジュラ関数

定義

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$ で次の式を満たすもの

$$S \subseteq T \subseteq V, v \in V \setminus T \Rightarrow f(S \cup \{v\}) - f(S) \geq f(T \cup \{v\}) - f(T)$$

小さい集合の増分

大きい集合の増分

劣モジュラ関数

定義

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$ で次の式を満たすもの

$$S \subseteq T \subseteq V, v \in V \setminus T \Rightarrow f(S \cup \{v\}) - f(S) \geq f(T \cup \{v\}) - f(T)$$

小さい集合の増分

大きい集合の増分

経済学、ゲーム理論の観点から…

$$V = \{ \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \}, f(\text{🍣} \text{🍣}) = \text{うれしさ}$$

劣モジュラ関数

定義

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$ で次の式を満たすもの

$$S \subseteq T \subseteq V, v \in V \setminus T \Rightarrow f(S \cup \{v\}) - f(S) \geq f(T \cup \{v\}) - f(T)$$

小さい集合の増分

大きい集合の増分

経済学、ゲーム理論の観点から…

$$V = \{ \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \}, f(\text{🍣} \text{🍣}) = \text{うれしさ}$$

限界効用逓減性

$$f(\text{🍣} \text{🍣}) - f(\text{🍣}) \geq f(\text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣}) - f(\text{🍣} \text{🍣} \text{🍣})$$

劣モジュラ関数

定義

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}$ で次の式を満たすもの

$$S \subseteq T \subseteq V, v \in V \setminus T \Rightarrow f(S \cup \{v\}) - f(S) \geq f(T \cup \{v\}) - f(T)$$

小さい集合の増分

大きい集合の増分

経済学、ゲーム理論の観点から…

$$V = \{ \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \}, f(\text{🍣} \text{🍣}) = \text{うれしさ}$$

限界効用逓減性

不可分財の効用を表現するのに適している！

$$f(\text{🍣} \text{🍣}) - f(\text{🍣}) \geq f(\text{🍣} \text{🍣} \text{🍣} \text{🍣}) - f(\text{🍣} \text{🍣} \text{🍣})$$

単調劣モジュラ関数最大化

$$f(S) \leq f(T) \quad (S \subseteq T)$$

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負**単調劣モジュラ**, $f(\emptyset) = 0$

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad S \in \mathcal{C}$$

$$|S| \leq r \text{ など}$$

単調劣モジュラ関数最大化

$$f(S) \leq f(T) \quad (S \subseteq T)$$

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負**単調劣モジュラ**, $f(\emptyset) = 0$

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad S \in \mathcal{C}$$

$$|S| \leq r \text{ など}$$

- 多くの問題の一般化
例) 最大被覆問題、施設配置問題
- 非常に多くの分野に実応用
例) 機械学習、コンピュータビジョン、経済学

サイズ制約下での単調劣モ最大化

[Nemhauser-Wolsey-Fisher 1978]

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad |S| \leq r$$

👉 簡単な貪欲アルゴリズムで $(1 - 1/e)$ 近似

サイズ制約下での単調劣モ最大化

[Nemhauser-Wolsey-Fisher 1978]

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad |S| \leq r$$

👉 簡単な貪欲アルゴリズムで $(1 - 1/e)$ 近似

$$f(S) \geq (1 - 1/e) f(OPT) \text{を出力}$$

サイズ制約下での単調劣モ最大化

[Nemhauser-Wolsey-Fisher 1978]

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad |S| \leq r$$

👉 簡単な貪欲アルゴリズムで $(1 - 1/e)$ 近似

$$f(S) \geq (1 - 1/e) f(OPT) \text{ を出力}$$

👉 近似比 $1 - 1/e$ は多項式時間アルゴリズムの中で最良

[Nemhauser-Wolsey 1978]

サイズ制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad |S| \leq r$$

👉 簡単な貪欲アルゴリズムで $(1 - 1/e)$ 近似

サイズ制約 : $|S| \leq r$

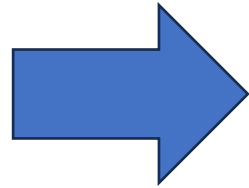
サイズ制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad |S| \leq r$$

👉 簡単な貪欲アルゴリズムで $(1 - 1/e)$ 近似

サイズ制約 : $|S| \leq r$



拡張！

ナップサック制約 : $\sum_{v \in S} w_v \leq 1$

マトロイド制約 : $S \in \mathcal{I}$

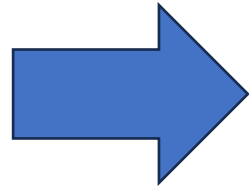
マトロイド制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad S \in \mathcal{I}$$

👉 $(1 - 1/e)$ 近似アルゴリズム？

サイズ制約 : $|S| \leq r$



拡張！

ナップサック制約 : $\sum_{v \in S} w_v \leq 1$

マトロイド制約 : $S \in \mathcal{I}$

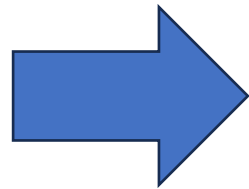
マトロイド制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

$$\max f(S) \quad \text{s.t.} \quad S \in \mathcal{I}$$

👉 連続貪欲法で $(1 - 1/e)$ 近似 アルゴリズム [Calinescu et al. 2007]

サイズ制約 : $|S| \leq r$



拡張！

ナップサック制約 : $\sum_{v \in S} w_v \leq 1$

マトロイド制約 : $S \in \mathcal{I}$

マトロイド $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$: 線形独立性の一般化

定義

\mathcal{I} の要素を**独立**集合と呼ぶ

有限集合 V 上の空でない部分集合族 $\mathcal{I} \subseteq 2^V$ で次のよい性質を持つもの

- $S' \subseteq S \in \mathcal{I} \Rightarrow S' \in \mathcal{I}$
- $S, T \in \mathcal{I}, |S| > |T| \Rightarrow \exists v \in S - T$ s.t. $T \cup \{v\} \in \mathcal{I}$

マトロイド $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$: 線形独立性の一般化

定義

\mathcal{I} の要素を**独立集合**と呼ぶ

有限集合 V 上の空でない部分集合族 $\mathcal{I} \subseteq 2^V$ で次のよい性質を持つもの

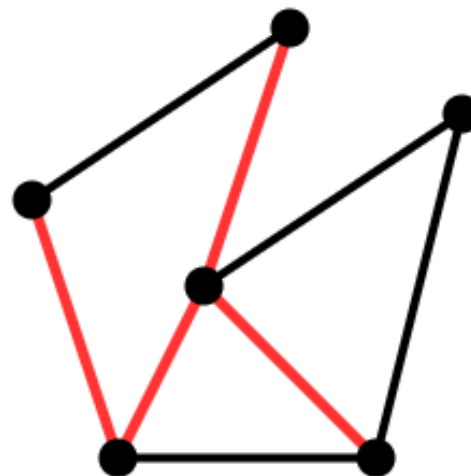
- $S' \subseteq S \in \mathcal{I} \Rightarrow S' \in \mathcal{I}$
- $S, T \in \mathcal{I}, |S| > |T| \Rightarrow \exists v \in S - T$ s.t. $T \cup \{v\} \in \mathcal{I}$

例) ● 線形マトロイド

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 0 \\ 3 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 3 & 0 \end{bmatrix}$$

V = 行ベクトル
 \mathcal{I} = 線形独立

● グラフ的マトロイド



V = 辺集合
 \mathcal{I} = 森全体

例) 組合せオークション

[Lehmann-Lehmann-Nisan 2006]

単調劣モ関数

入力: 財の集合 V ,

i さんの効用関数 $f_i: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ ($i = 1, \dots, m$)

f_1



f_2



f_3



例) 組合せオークション

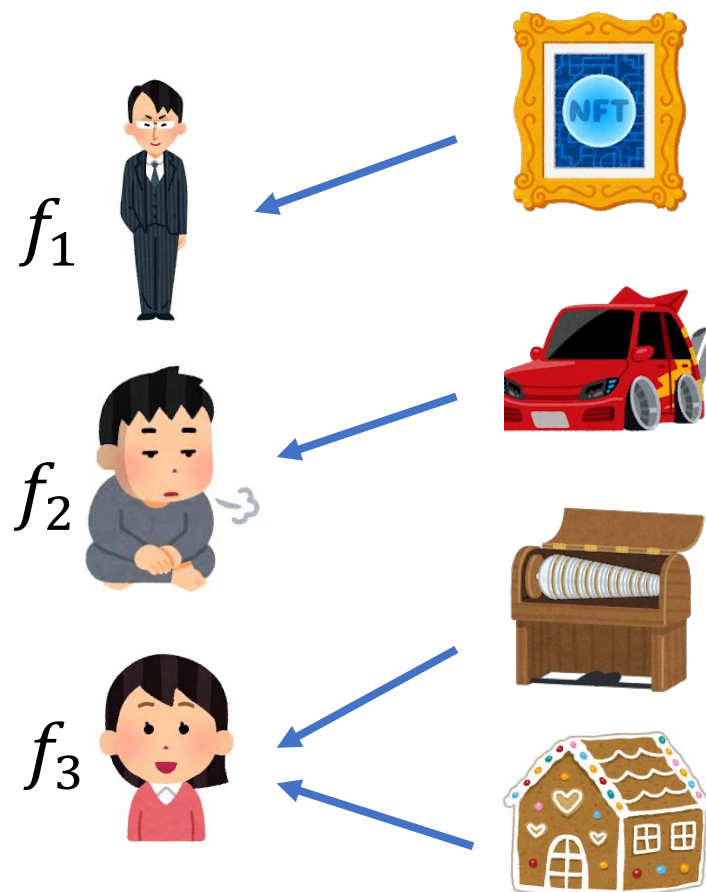
[Lehmann-Lehmann-Nisan 2006]

単調劣モ関数

入力: 財の集合 V ,

i さんの効用関数 $f_i: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ ($i = 1, \dots, m$)

出力: 財の分配 (V_1, \dots, V_m) s.t. $\sum_i f(V_i)$ が最大



例) 組合せオークション

[Lehmann-Lehmann-Nisan 2006]

単調劣モ関数

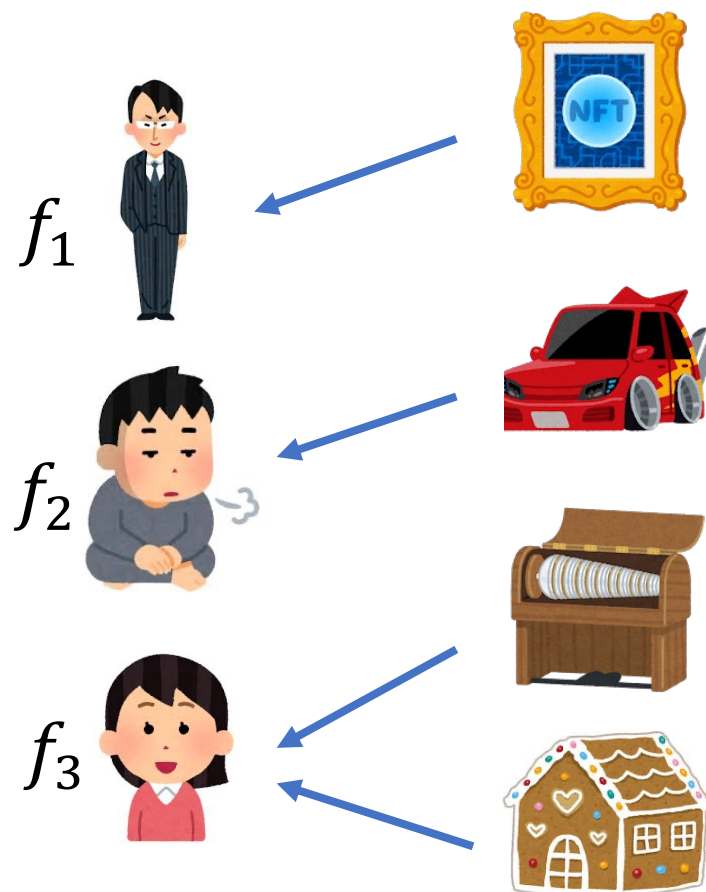
入力: 財の集合 V ,

i さんの効用関数 $f_i: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ ($i = 1, \dots, m$)

出力: 財の分配 (V_1, \dots, V_m) s.t. $\sum_i f(V_i)$ が最大



分割マトロイド制約の単調劣モ最大化
で解ける！



計算量の評価

Q. 劣モジュラ関数やマトロイドをどう扱うのか？

計算量の評価

Q. 劣モジュラ関数やマトロイドをどう扱うのか？

劣モジュラ関数へのアクセス

クエリ(質問)

$f(S) = ?$



関数値オラクル



回答

$f(S)$ の値

計算量の評価

Q. 劣モジュラ関数やマトロイドをどう扱うのか？

劣モジュラ関数へのアクセス

クエリ(質問)

$f(S) = ?$

関数値オラクル

回答

$f(S)$ の値

マトロイドへのアクセス

クエリ(質問)

$S \in \mathcal{I}$ か？

独立性オラクル

回答

Yes or No

マトロイド制約下での単調劣モ最大化の $(1 - 1/e)$ 近似アルゴリズムの計算量

クエリ回数

2007	Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák	$\tilde{O}(n^8)$
------	-------------------------------	------------------

$n = |V|$, マトロイドのランク $r(\leq n)$

マトロイド制約下での単調劣モ最大化の $(1 - 1/e - \epsilon)$ 近似アルゴリズムの計算量

クエリ回数

2007	Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák	$\tilde{O}(n^8)$
2012	Filmus-Ward	$\tilde{O}_\epsilon(rn^4)$
2014	Badanidiyuru-Vondrák	$\tilde{O}_\epsilon(rn)$
2015	Buchbinder-Feldman-Schwartz	$\tilde{O}_\epsilon(r^2 + \sqrt{r}n)$

$n = |V|$, マトロイドのランク $r(\leq n)$

マトロイド制約下での単調劣モ最大化の ($1 - 1/e - \epsilon$)近似アルゴリズムの計算量

クエリ回数

2007	Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák	$\tilde{O}(n^8)$
2012	Filmus-Ward	$\tilde{O}_\epsilon(rn^4)$
2014	Badanidiyuru-Vondrák	$\tilde{O}_\epsilon(rn)$
2015	Buchbinder-Feldman-Schwartz	$\tilde{O}_\epsilon(r^2 + \sqrt{r}n)$
2024	本研究	$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{r}n)$

$n = |V|$, マトロイドのランク $r(\leq n)$

連続貪欲法 [Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

連続貪欲法 [Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$



緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

① 連続緩和

f の多重線形拡張 $F: [0, 1]^n \rightarrow \mathbb{R}$

連続貪欲法 [Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

元問題

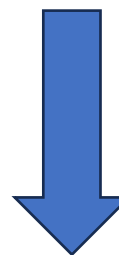
$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$



緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和



②連続貪欲法

$$\begin{aligned} x &\in \mathcal{B}(\mathcal{M}) \\ \text{s.t.} \\ \mathbb{E}[F(x)] &\geq (1 - 1/e)f(OPT) \end{aligned}$$

連続貪欲法 [Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

① 連続緩和

② 連続貪欲法

$$S \in \mathcal{I}$$

s.t.

$$\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e)f(OPT)$$

$$x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

s.t.

$$\mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e)f(OPT)$$

③ 丸め

連続貪欲法の高速化

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続貪欲法

$$S \in \mathcal{I}$$

s.t.

$$\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

$$x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

s.t.

$$\mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

③丸め

連続貪欲法の高速化

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続貪欲法

$\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 回クエリ

[Badanidiyuru-Vondrák 2014]

$$\begin{aligned} &S \in \mathcal{I} \\ &\text{s.t.} \\ &\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &x \in \mathcal{B}(\mathcal{M}) \\ &\text{s.t.} \\ &\mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT) \end{aligned}$$

③丸め

連続貪欲法の高速化

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

① 連続緩和

② 連続貪欲法

$\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 回クエリ

[Badanidiyuru-Vondrák 2014]

$$\begin{aligned} & S \in \mathcal{I} \\ & \text{s.t.} \\ & \mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & x \in \mathcal{B}(\mathcal{M}) \\ & \text{s.t.} \\ & \mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT) \end{aligned}$$

③ 丸め

$O_\epsilon(r^2)$ 回クエリ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

連続貪欲法の高速化

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

① 連続緩和

② 連続貪欲法

$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$ 回クエリ

[Buchbinder et al. 2015]

$$S \in \mathcal{I}$$

s.t.

$$\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

$$x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

s.t.

$$\mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

③ 丸め

$O_\epsilon(r^2)$ 回クエリ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

連続貪欲法の高速化

元問題

$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{I}$$

緩和問題

$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続貪欲法

$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$ 回クエリ

[Buchbinder et al. 2015]

$$S \in \mathcal{I}$$

s.t.

$$\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

$$x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

s.t.

$$\mathbb{E}[F(x)] \geq (1 - 1/e - \epsilon)f(OPT)$$

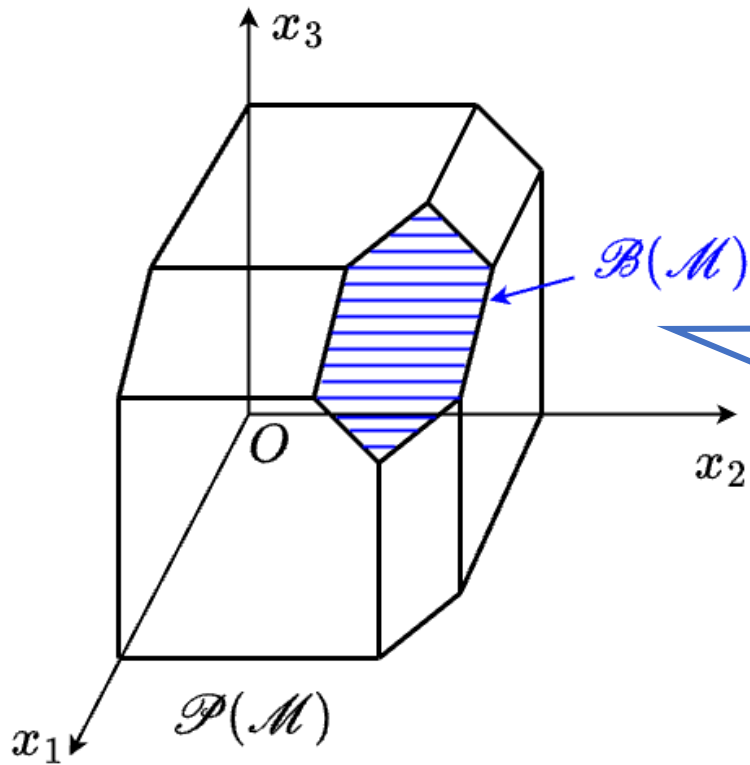
③丸め

$\tilde{O}_\epsilon(r^{3/2})$ 回クエリ [本研究]

丸めアルゴリズム [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

$$x = \beta_1 \chi_{B_1} + \cdots + \beta_t \chi_{B_t}$$

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

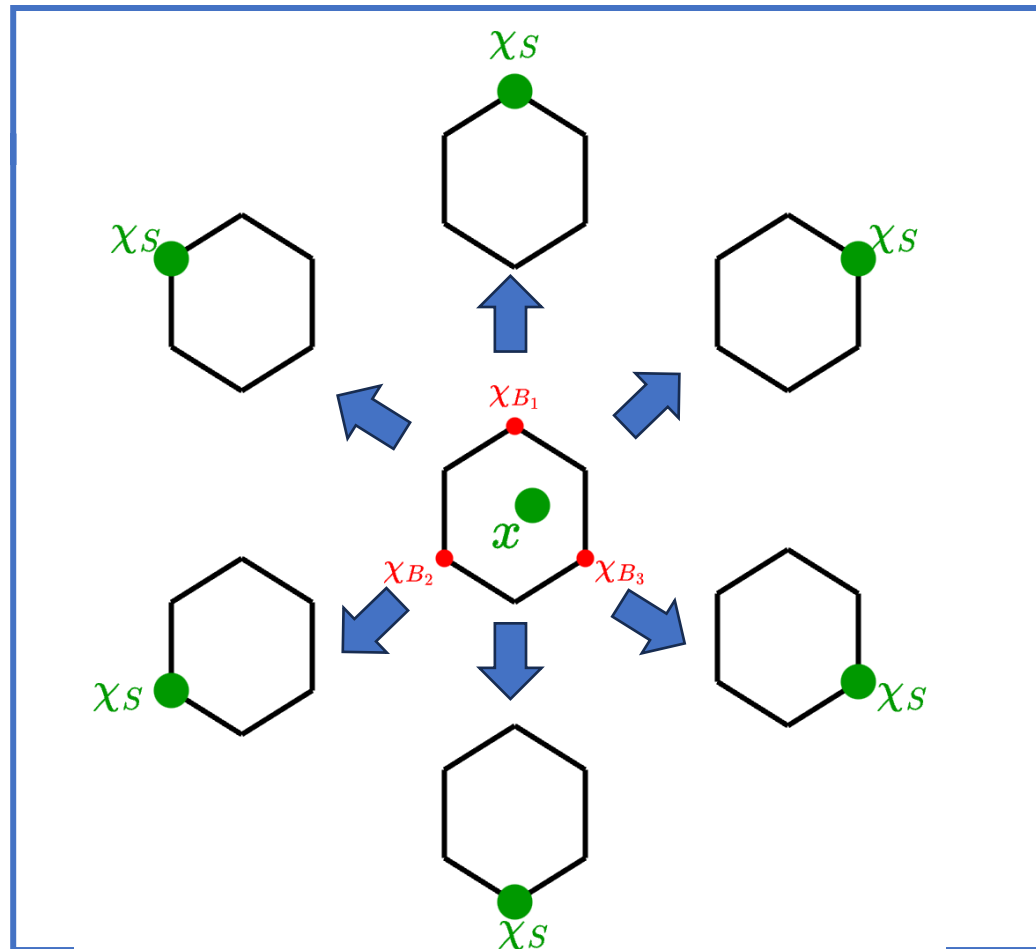


A diagram showing a hexagon representing the base $\mathcal{B}(\mathcal{M})$. The vertices are labeled χ_{B_1} , χ_{B_2} , and χ_{B_3} . A point x is shown inside the hexagon, representing a convex combination of the vertices. The equation $x = \beta_1 \chi_{B_1} + \beta_2 \chi_{B_2} + \beta_3 \chi_{B_3}$ is written next to the point x .

丸めアルゴリズム [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[F(\chi_S)] \geq F(x)$



$$F(\chi_S) = f(S)$$

丸めアルゴリズム [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq F(x)$

定理 [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

$O(r^2 t)$ 回の独立性オラクルの使用

高速な丸めアルゴリズム

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq (1 - \epsilon)F(x)$

定理 [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

$\mathcal{O}(r^2 t)$ 回の独立性オラクルの使用

定理 [本研究]

$\tilde{\mathcal{O}}_{\epsilon}(r^{3/2} t)$ 回の独立性オラクルの使用

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]の丸めアルゴリズムの概要

$$\mathbf{x} = \beta_1 \chi_{B_1} + \cdots + \beta_t \chi_{B_t}$$

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $\mathbf{x} \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq F(\mathbf{x})$

(イメージ)

各 B_i を β_i の比で混ぜて得られる基を出力

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]の丸めアルゴリズムの概要

$$\mathbf{x} = \beta_1 \chi_{B_1} + \cdots + \beta_t \chi_{B_t}$$

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $\mathbf{x} \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq F(\mathbf{x})$

(イメージ)

各 B_i を β_i の比で混ぜて得られる基を出力

B_1 と B_2 を $\beta_1:\beta_2$ で混ぜるとすると...

Repeat:

(Step1) $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$
なる要素 v, u をみつける

(Step2) 確率 $\beta_2/(\beta_1 + \beta_2)$ で $B_1 \leftarrow B_1 + v - u$
確率 $\beta_1/(\beta_1 + \beta_2)$ で $B_2 \leftarrow B_2 + u - v$

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]の丸めアルゴリズムの概要

$$\mathbf{x} = \beta_1 \chi_{B_1} + \cdots + \beta_t \chi_{B_t}$$

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $\mathbf{x} \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq F(\mathbf{x})$

(イメージ)

各 B_i を β_i の比で混ぜて得られる基を出力

結局...

Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

を **$O(rt)$** 回繰り返せば良い！

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]の丸めアルゴリズムの概要

$$\mathbf{x} = \beta_1 \chi_{B_1} + \cdots + \beta_t \chi_{B_t}$$

入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $\mathbf{x} \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$

出力: \mathcal{M} の基 S s.t. 任意の劣モ関数 f に対して $\mathbb{E}[f(S)] \geq F(\mathbf{x})$

(イメージ)

各 B_i を β_i の比で混ぜて得られる基を出力

結局...

1step **$O(r)$ 回クエリ**

Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

を **$O(rt)$** 回繰り返せば良い！

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

■ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

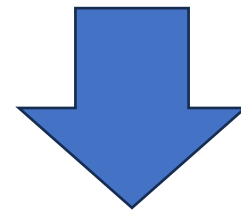
Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

■ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

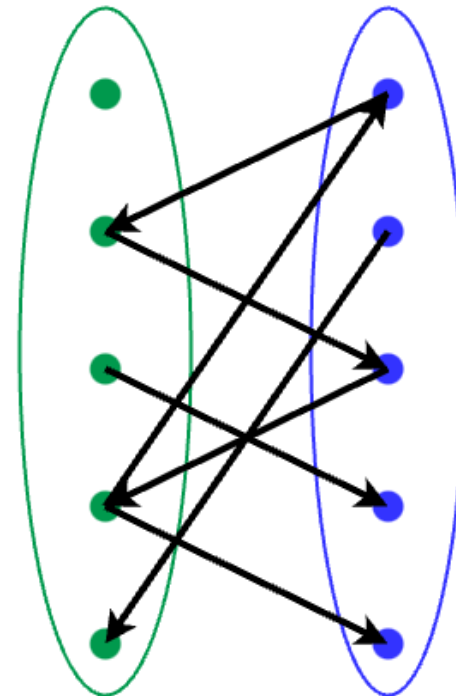
■ [本研究]



拡張!

$B_1 \setminus B_2$

$B_2 \setminus B_1$



$$B_1 + \textcolor{blue}{v} - \textcolor{green}{u} \in \mathcal{I}$$



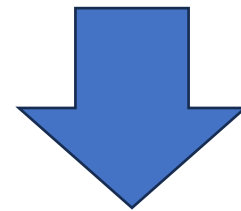
$$B_2 + \textcolor{green}{u} - \textcolor{blue}{v} \in \mathcal{I}$$

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

■ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

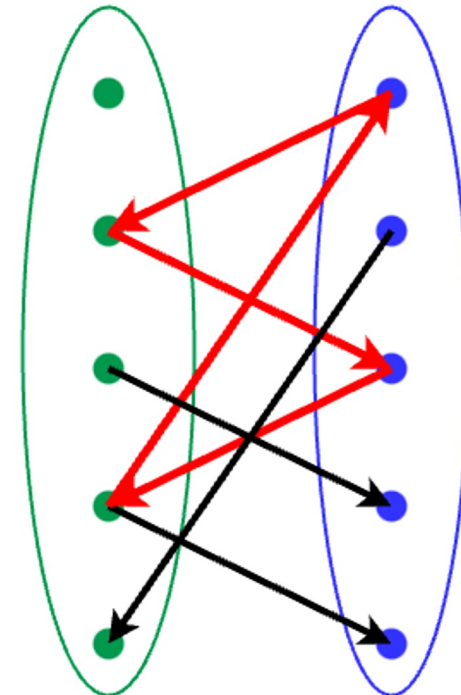
■ [本研究]



拡張!

$B_1 \setminus B_2$ $B_2 \setminus B_1$

Step: 補助グラフ上で**閉路**をみつける



$$B_1 + \textcolor{blue}{v} - \textcolor{green}{u} \in \mathcal{I}$$



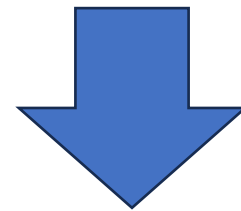
$$B_2 + \textcolor{green}{u} - \textcolor{blue}{v} \in \mathcal{I}$$

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

■ [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

Step: $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素 v, u をみつける

■ [本研究]

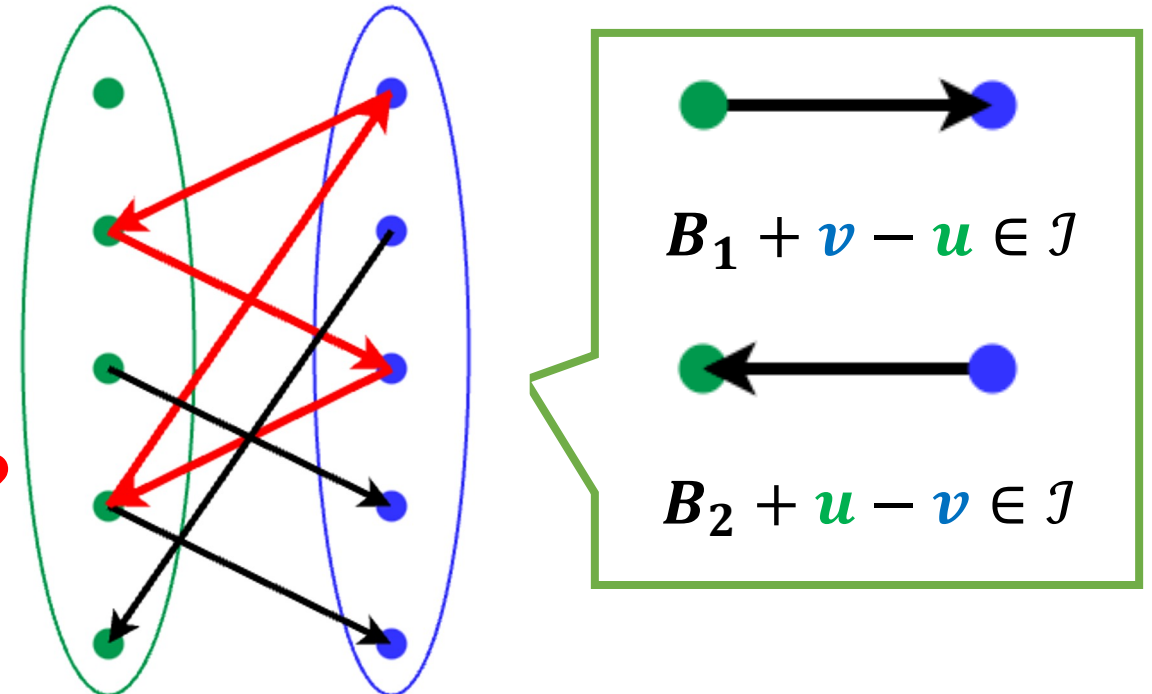


拡張！

$B_1 \setminus B_2$ $B_2 \setminus B_1$

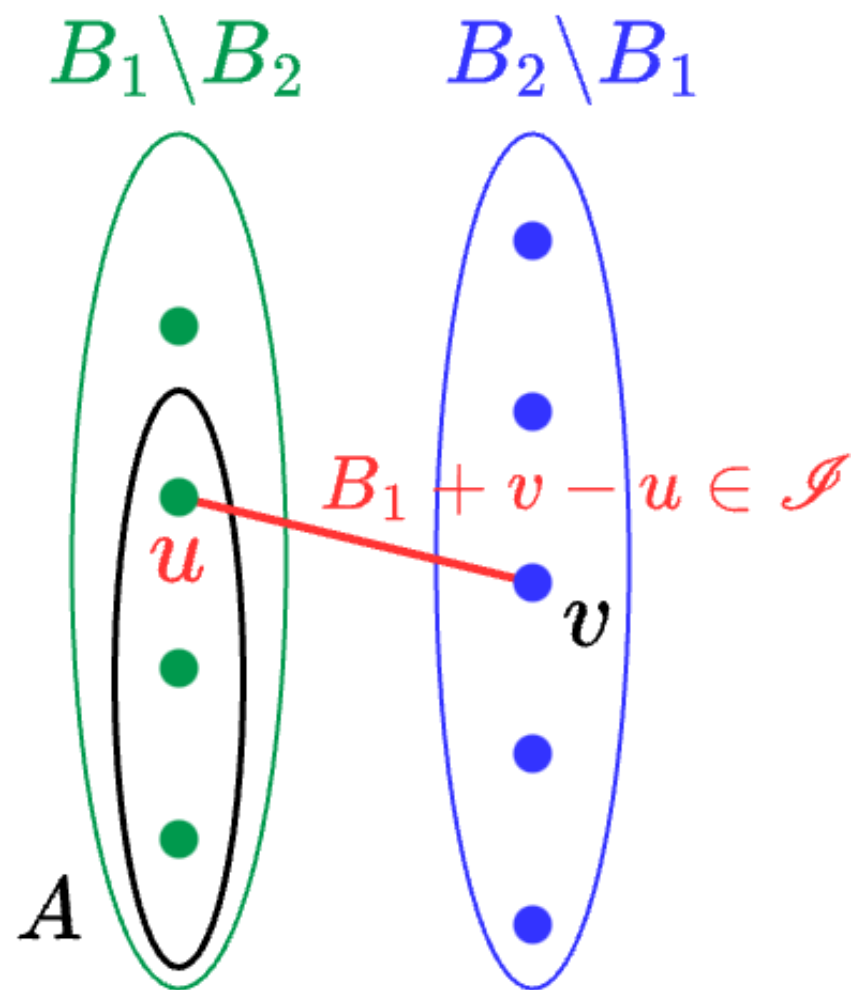
Step: 補助グラフ上で**閉路**をみつける

Q. 閉路を高速にみつけれられるのか？



マトロイド交叉の高速化の道具

[Nguyễn 2019, Chakrabarty et al. 2019]



入力 : $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, $B \in \mathcal{I}$, $v \in V \setminus B$, $A \subseteq B$
出力 : $B - u + v \in \mathcal{I}$ なる $u \in A$ を一つ

二分探索を用いることで、
 $O(\log |A|)$ 回の独立性オラクル
へのクエリでできる

技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

結局…

Step: 閉路を見つける

を $O(rt)$ 回繰り返せば良い！

技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

結局…

補題: 1step 十分高い確率で $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回クエリでできる

Step: 閉路を見つける

を $O(rt)$ 回繰り返せば良い！

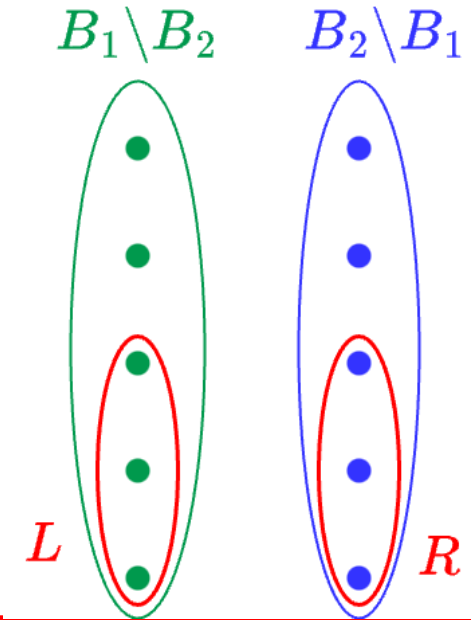
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

結局…

補題: 1step 十分高い確率で $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回クエリでできる

Step: 閉路を見つける

- ① 左右から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 個ずつ頂点集合 L, R をサンプル
- ② $G[L \cup R]$ での各頂点の入次数を調べる
- ③ if (全ての頂点の入次数) ≥ 1 then 閉路が存在
else 入次数0の頂点を通る長さ2の閉路を探索



を $O(rt)$ 回繰り返せば良い！

結論

- マトロイド制約下での単調劣モジュラ最大化問題に対して
オラクルの使用回数の少ない アルゴリズムを設計
- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010] よりも **高速な丸めアルゴリズム**

- 任意の長さの閉路に拡張
- 閉路を高速に見つけるアルゴリズムの開発
👉 マトロイド交叉の高速化のテクニック

結論

- マトロイド制約下での単調劣モジュラ最大化問題に対して
オラクルの使用回数の少ない アルゴリズムを設計
- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010] よりも **高速な丸めアルゴリズム**

- 任意の長さの閉路に拡張
- 閉路を高速に見つけるアルゴリズムの開発
👉 マトロイド交叉の高速化のテクニック

Q. 本結果はさらに改善できるか？

(参考)

- マトロイドが**ランクオラクル**で与えられている場合： $\tilde{O}_\epsilon(n + r^{3/2})$ 回クエリ [本研究]
- 特殊なマトロイドの場合：線形時間 [Ene-Nguyễn 2019, Henzinger et al. 2023]