

# 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

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

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 :  $|S| \leq r$

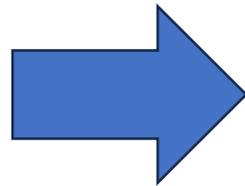
# サイズ制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  : 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

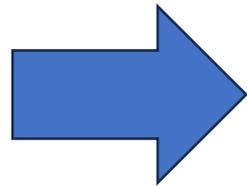
$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  : 非負単調劣モジュラ

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

👉  $(1 - 1/e)$ 近似アルゴリズム?

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

サイズ制約:  $|S| \leq r$



拡張!

マトロイド制約:  $S \in \mathcal{I}$

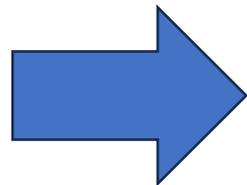
# マトロイド制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  : 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

$\mathcal{I}$ の要素を**独立**集合と呼ぶ

## 定義

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

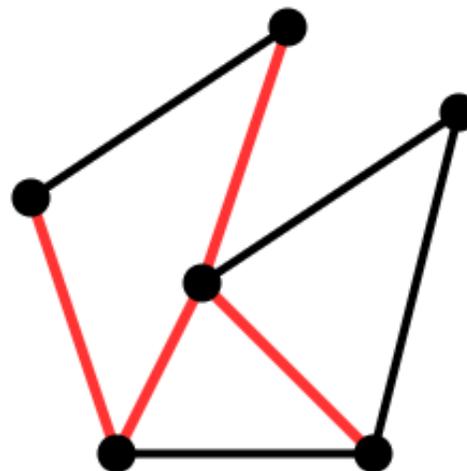
- $S' \subseteq S \in \mathcal{I} \Rightarrow S' \in \mathcal{I}$
- $S, T \in \mathcal{I}, |S| > |T| \Rightarrow \exists v \in S - T$  s.t.  $T \cup \{v\} \in \mathcal{I}$

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

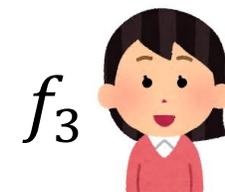
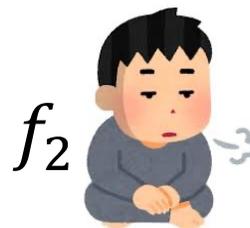
# 例) 組合せオークション

[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  $f_i: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  ( $i = 1, \dots, m$ )



# 例) 組合せオークション

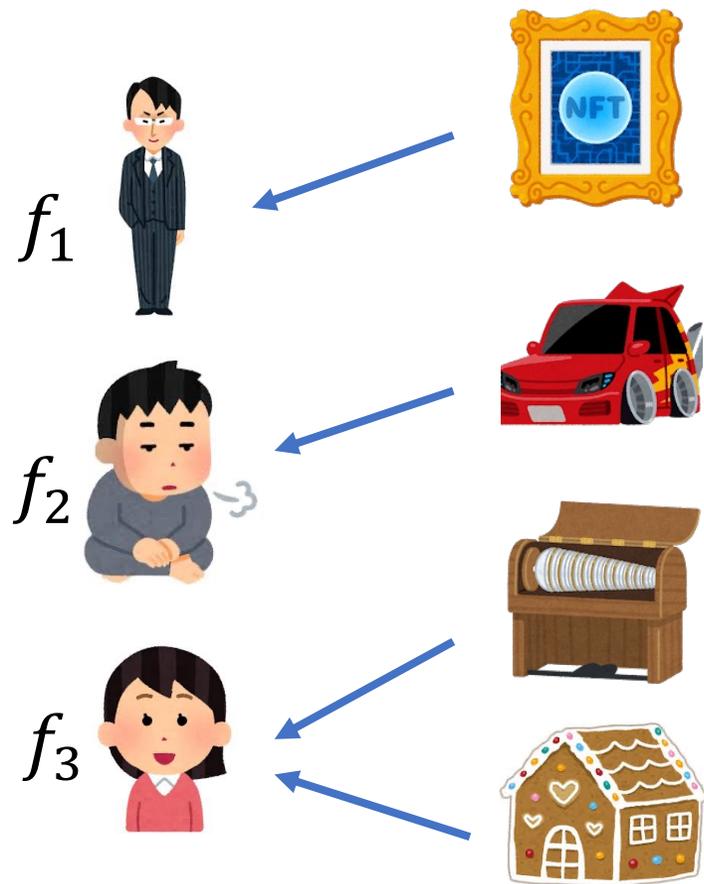
[Lehmann-Lehmann-Nisan 2006]

## 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

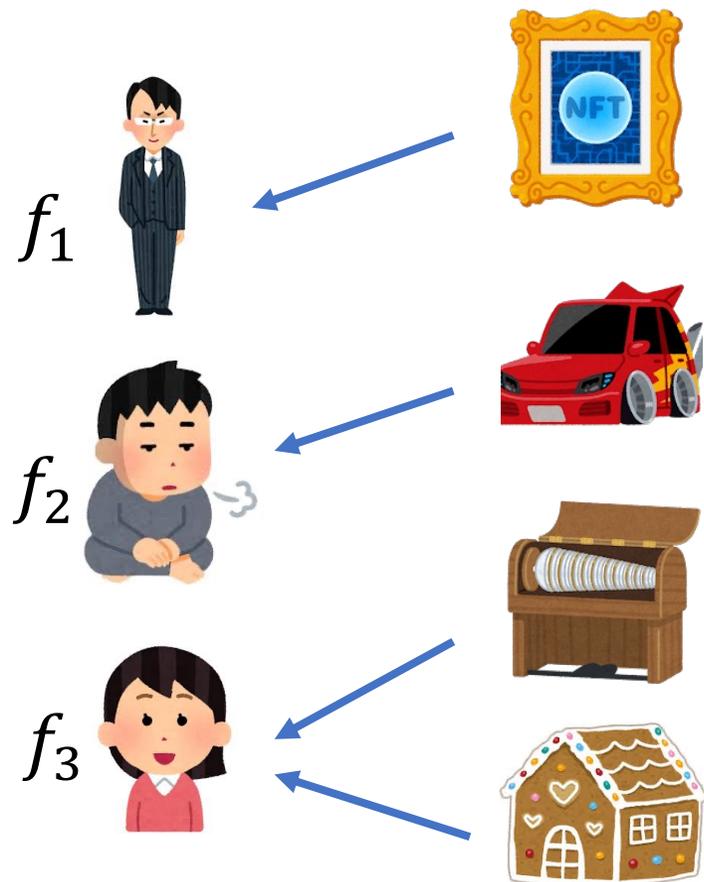
入力: 財の集合  $V$ ,

$i$ 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)

$S \in \mathcal{J}$  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	$\tilde{O}_\epsilon(r^2 + \sqrt{rn})$

$n = |V|$ , 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	$\tilde{O}_\epsilon(r^2 + \sqrt{rn})$
<b>2024</b>	<b>本研究</b>	<b><math>\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})</math></b>

$n = |V|$ , 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

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

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

元問題

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



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

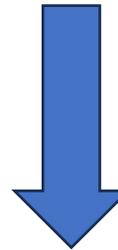
$$\max f(S) \text{ s.t. } S \in \mathcal{J}$$



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

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

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

$$S \in \mathcal{J}$$

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

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



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



$$S \in \mathcal{J}$$

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

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



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]



$$S \in \mathcal{J}$$

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

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



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]



$$S \in \mathcal{J}$$

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

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



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]



$$S \in \mathcal{J}$$

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

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



緩和問題

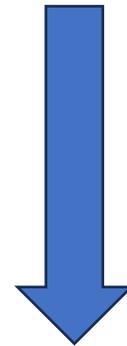
$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続貪欲法

$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$ 回クエリ

[Buchbinder et al. 2015]



$$S \in \mathcal{J}$$

s.t.

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



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

s.t.

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

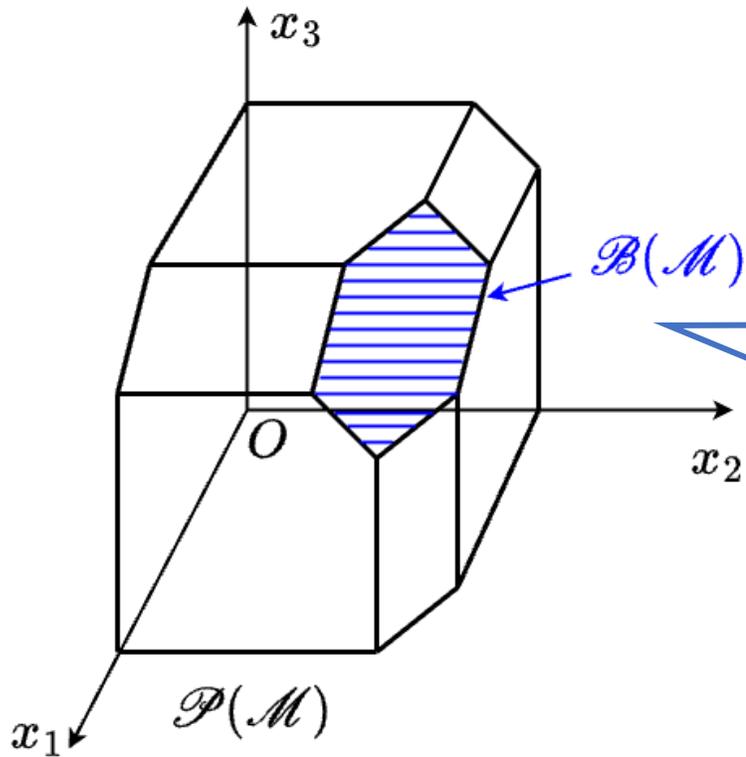
③丸め

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

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

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

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

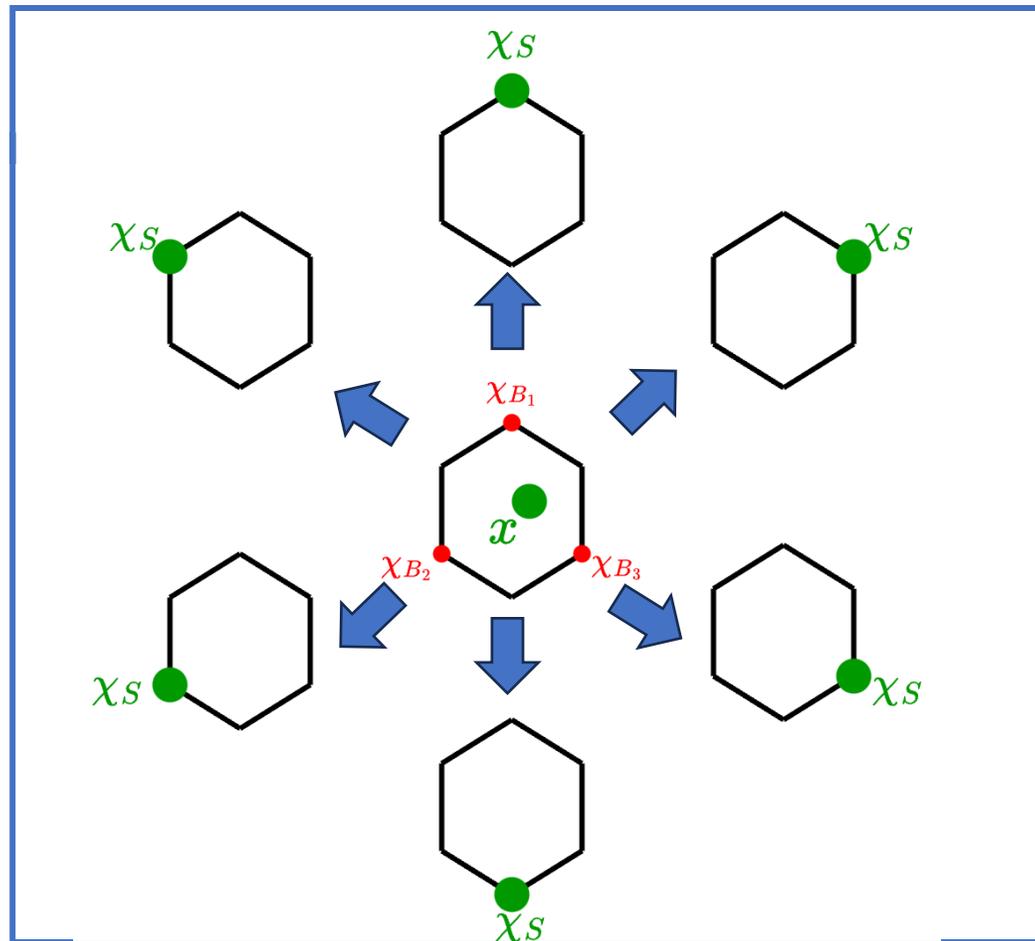


A 2D diagram showing a hexagon with vertices labeled  $\chi_{B_1}$ ,  $\chi_{B_2}$ , and  $\chi_{B_3}$ . A point  $x$  is shown inside the hexagon, with the equation  $x = \beta_1 \chi_{B_1} + \beta_2 \chi_{B_2} + \beta_3 \chi_{B_3}$  next to it.

# 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]

$O(r^2 t)$ 回の独立性オラクルの使用

定理 [本研究]

$\tilde{O}_\epsilon(r^{3/2} t)$ 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  $\beta_i$  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

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

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

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

(イメージ)

各  $B_i$  を  $\beta_i$  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

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

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

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

(イメージ)

各  $B_i$  を  $\beta_i$  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

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

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  $\beta_i$  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]

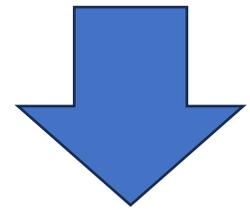
Step:  $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ  $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$  なる要素  $v, u$  をみつける

# 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

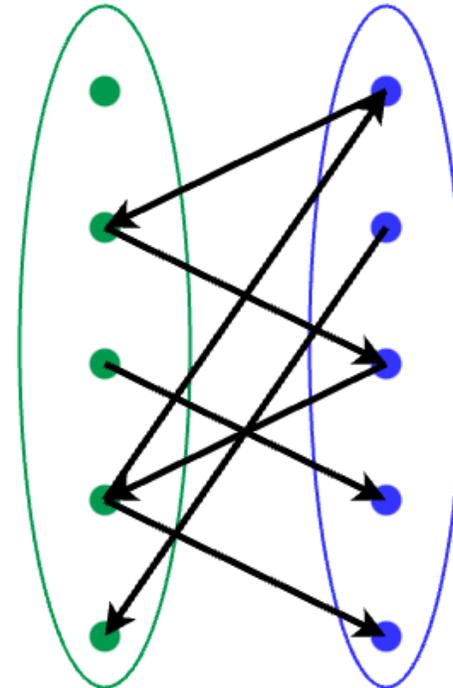
- [本研究]



**拡張!**

$B_1 \setminus B_2$

$B_2 \setminus B_1$



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



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

# 技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

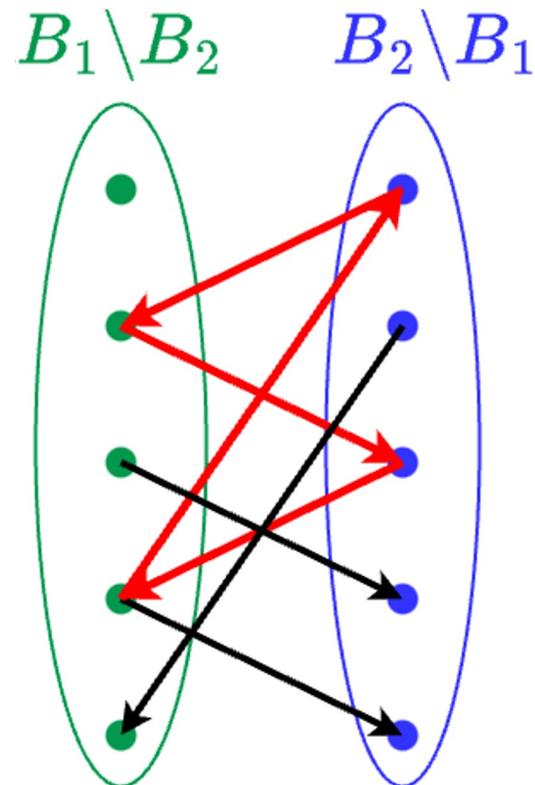
- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

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!

Step: 補助グラフ上で閉路をみつける



$B_1 + v - u \in \mathcal{I}$   
 $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$

# 技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

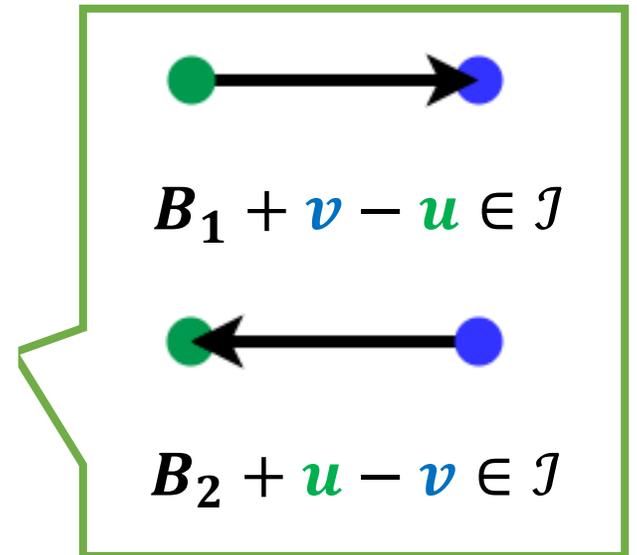
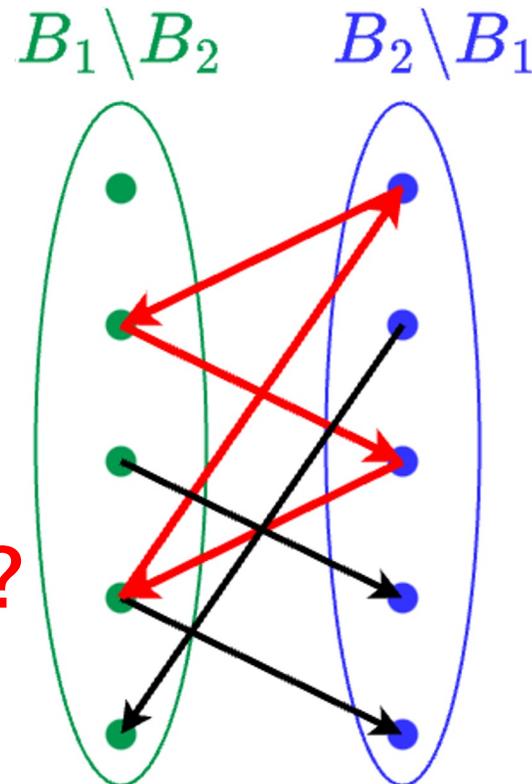
Step:  $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ  $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる要素  $v, u$  をみつける

- [本研究]

↓ 拡張!

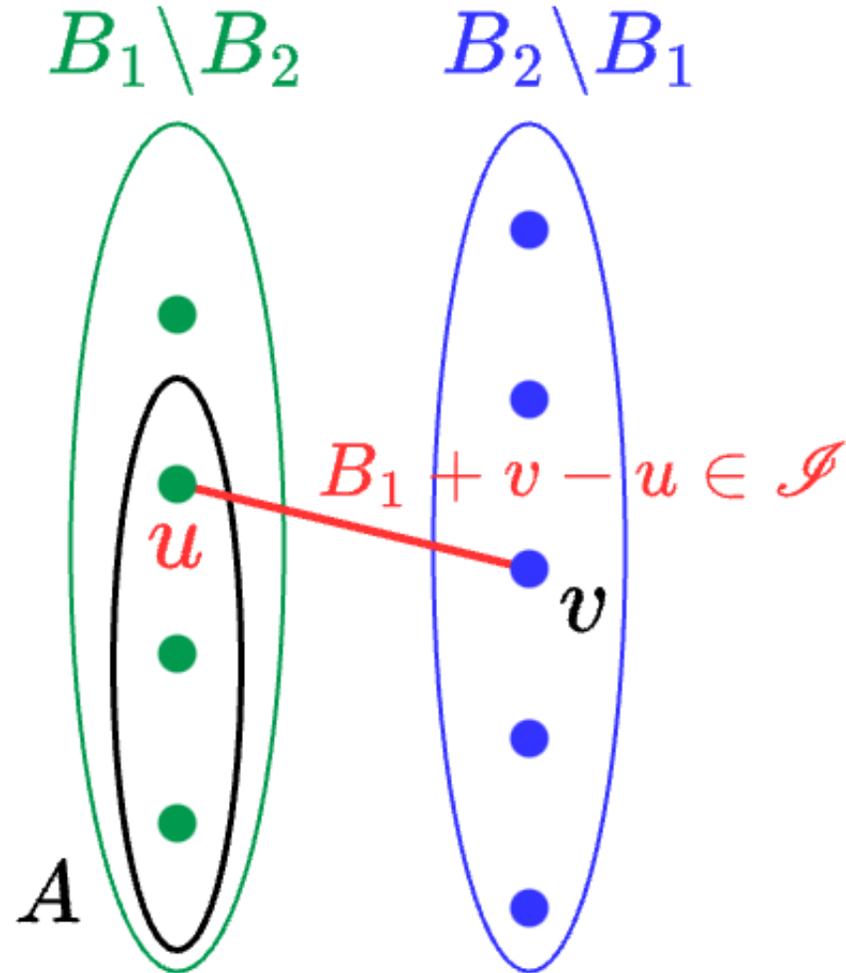
Step: 補助グラフ上で閉路をみつける

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!

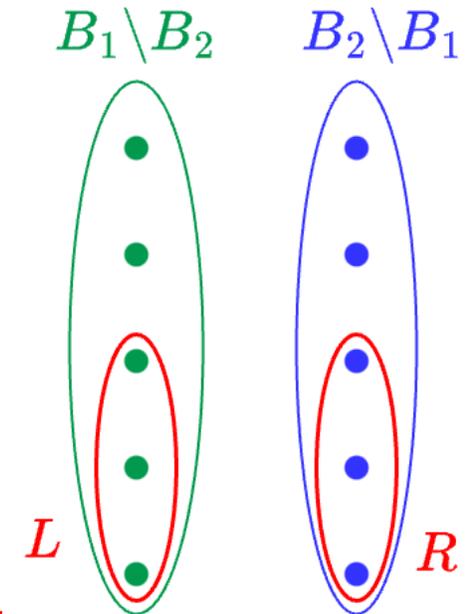
# 技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

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)  $\geq 1$  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：nearly-linear time [Ene-Nguyễn 2019, Henzinger et al. 2023]