

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

応用数理学会 2024年度年会 離散システム研究部会@京都大学 9月16日(月)

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

例

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

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

例

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

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**, $f(\emptyset) = 0$

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

$$|S| \leq r \text{ など}$$

- 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

[Fisher-Nemhauser-Wolsey 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]

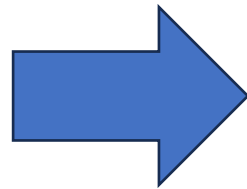
サイズ制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 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 : $|S| \leq r$



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

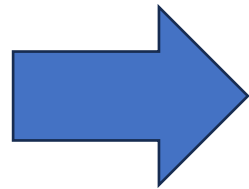
$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 非負単調劣モジュラ

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

👉 $(1 - 1/e)$ 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: $S \in \mathcal{I}$

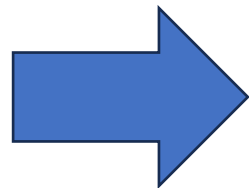
マトロイド制約下での単調劣モ最大化

$f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: 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-Chekuri-Pál-Vondrák 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

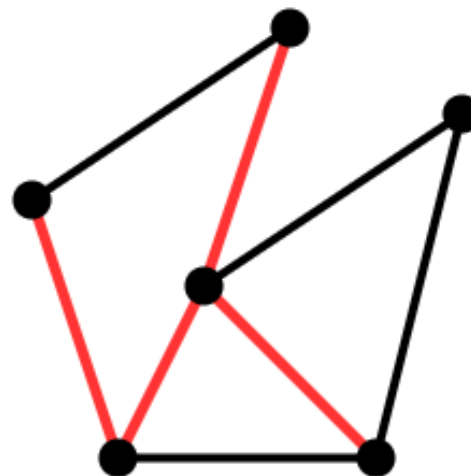
- $S' \subseteq S \in \mathcal{I} \Rightarrow S' \in \mathcal{I}$
- $S, T \in \mathcal{I}, |S| > |T| \Rightarrow \exists v \in S - T$ s.t. $T \cup \{v\} \in \mathcal{I}$

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

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

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	$\tilde{O}_\epsilon(r^2 + \sqrt{rn})$
2024	本研究	$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$

$n = |V|$, 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

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

劣モジュラ関数 $f: 2^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$

連続貪欲法

[Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

① 連続緩和

元問題

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



緩和問題

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

多重線形拡張 $F: [0, 1]^V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$

$$F(x) = \sum_{S \subseteq V} f(S) \prod_{v \in S} x_v \prod_{v \in V \setminus S} (1 - x_v)$$

マトロイド基多面体

$$\mathcal{B}(\mathcal{M}) = \text{conv} \{\chi_B \mid B \in \mathcal{B}\}$$

連続貪欲法

[Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

① 連続緩和

元問題

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



緩和問題

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



② 連続最適化

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

s.t.

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

連続貪欲法

[Calinescu-Chekuri-Pál-Vondrák 2007]

① 連続緩和

元問題

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

緩和問題

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

② 連続最適化

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

s.t.

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

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

s.t.

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

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

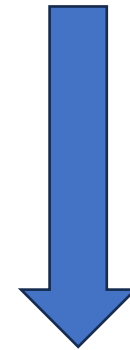
$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続最適化

$\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 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

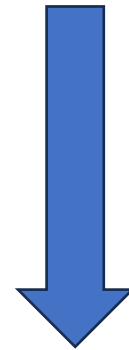
$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続最適化

$\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 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

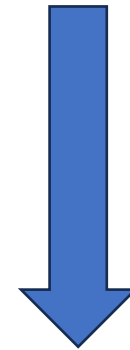
$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続最適化

$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$ 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

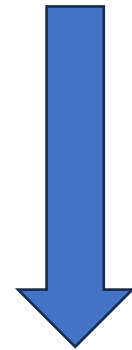
$$\max F(x) \text{ s.t. } x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$$

①連続緩和

②連続最適化

$\tilde{O}_\epsilon(\sqrt{rn})$ 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.

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

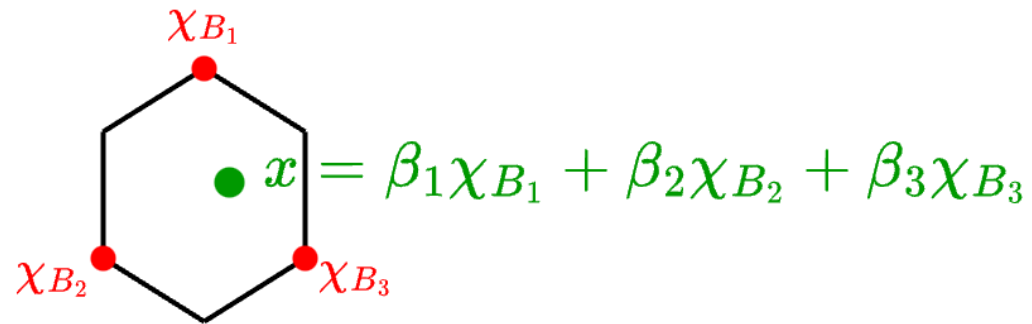
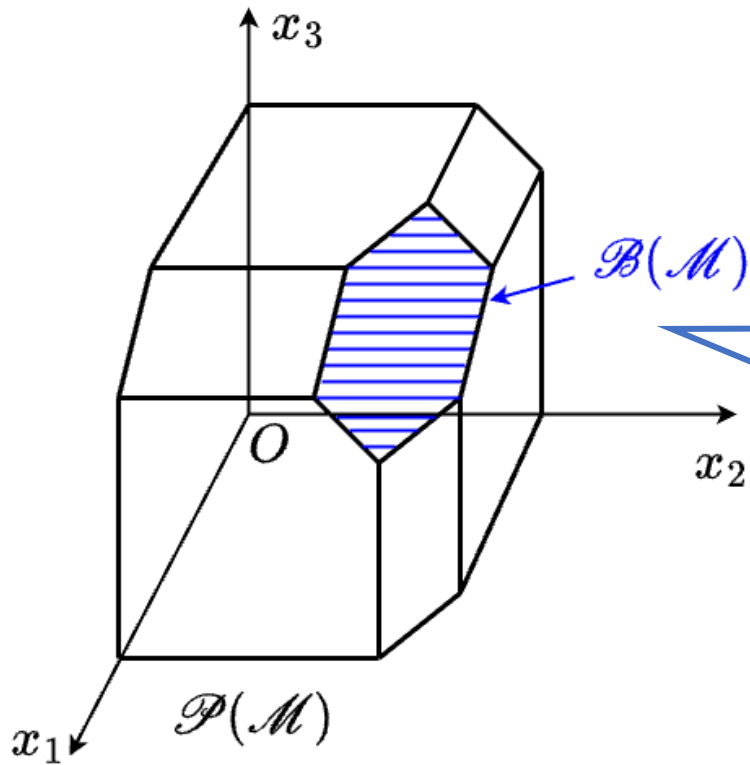
③丸め

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

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

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

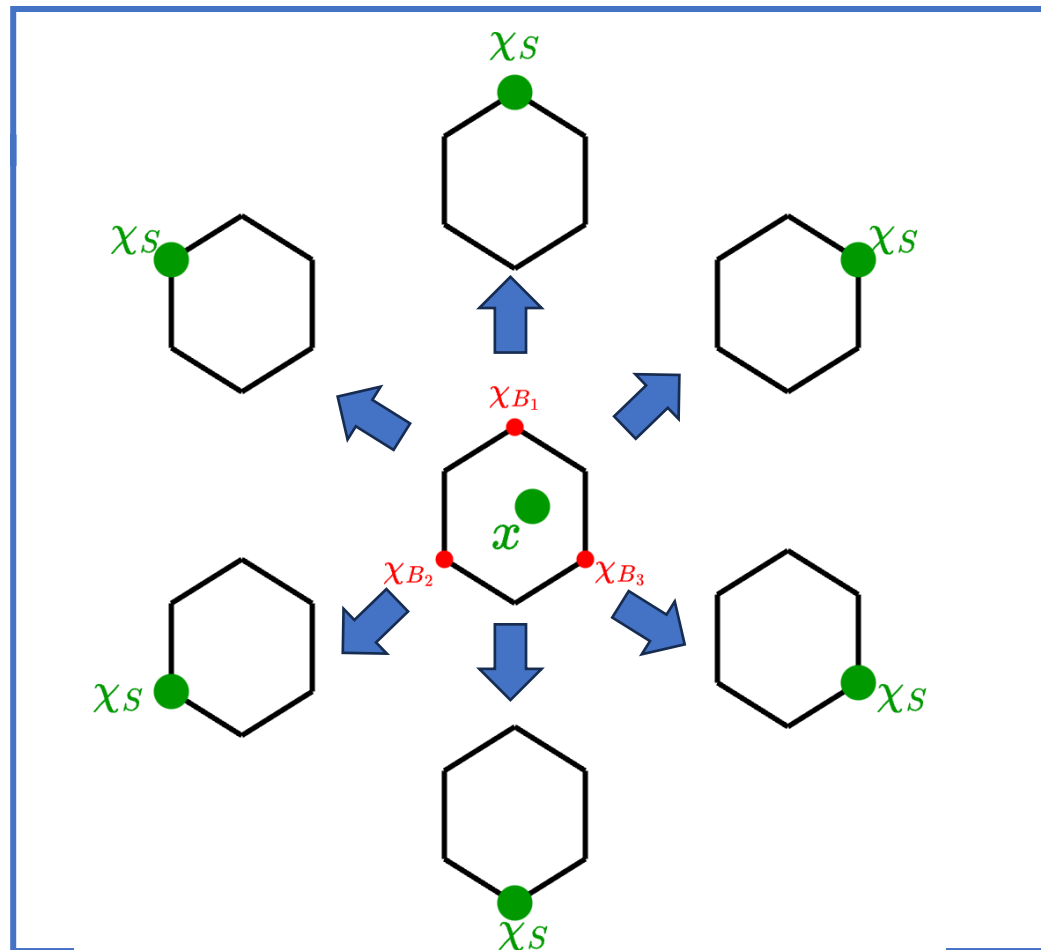
入力: $\mathcal{M} = (V, \mathcal{I})$, t 個の基の凸結合で与えられる点 $x \in \mathcal{B}(\mathcal{M})$



Swap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 $\mathbb{E}[F(\chi_S)] \geq F(x)$



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

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

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

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

$C_1 \leftarrow B_1, \gamma_1 \leftarrow \beta_1$

For $i = 1, \dots, t - 1$:

$C_{i+1} \leftarrow \mathbf{MergeBases}(\gamma_i, C_i, \beta_{i+1}, B_{i+1})$

$\gamma_{i+1} \leftarrow \gamma_i + \beta_{i+1}$

Return C_t

Swap丸めアルゴリズム

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

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

$C_1 \leftarrow B_1, \gamma_1 \leftarrow \beta_1$

For $i = 1, \dots, t - 1$:

$C_{i+1} \leftarrow \text{MergeBases}(\gamma_i, C_i, \beta_{i+1}, B_{i+1})$

$\gamma_{i+1} \leftarrow \gamma_i + \beta_{i+1}$

Return C_t

MergeBases($\beta_1, B_1, \beta_2, B_2$)

While $B_1 \neq B_2$:

(Step1) Find v, u such that $B_1 + v - u \in \mathcal{I}$
and $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$

(Step2) $B_1 \leftarrow B_1 + v - u$ w.p. $\beta_2 / (\beta_1 + \beta_2)$
 $B_2 \leftarrow B_2 + u - v$ w.p. $\beta_1 / (\beta_1 + \beta_2)$

Swap丸めアルゴリズム

[Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

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

$C_1 \leftarrow B_1, \gamma_1 \leftarrow \beta_1$

For $i = 1, \dots, t - 1$:

$C_{i+1} \leftarrow \text{MergeBases}(\gamma_i, C_i, \beta_{i+1}, B_{i+1})$

$\gamma_{i+1} \leftarrow \gamma_i + \beta_{i+1}$

Return C_t

MergeBases($\beta_1, B_1, \beta_2, B_2$)

While $B_1 \neq B_2$:

(Step1) **Find v, u such that $B_1 + v - u \in \mathcal{J}$
and $B_2 + u - v \in \mathcal{J}$**

(Step2) $B_1 \leftarrow B_1 + v - u$ w.p. $\beta_2 / (\beta_1 + \beta_2)$

$B_2 \leftarrow B_2 + u - v$ w.p. $\beta_1 / (\beta_1 + \beta_2)$

$O(r)$ 回クエリ

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

定理 [Cekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

$O(r^2t)$ 回の独立性クエリを使用

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

$C_1 \leftarrow B_1, \gamma_1 \leftarrow \beta_1$

For $i = 1, \dots, t - 1$:

$C_{i+1} \leftarrow \text{MergeBases}(\gamma_i, C_i, \beta_{i+1}, B_{i+1})$

$\gamma_{i+1} \leftarrow \gamma_i + \beta_{i+1}$

Return C_t

MergeBases($\beta_1, B_1, \beta_2, B_2$)

While $B_1 \neq B_2$:

(Step1) Find v, u such that $B_1 + v - u \in \mathcal{J}$
and $B_2 + u - v \in \mathcal{J}$

(Step2) $B_1 \leftarrow B_1 + v - u$ w.p. $\beta_2 / (\beta_1 + \beta_2)$

$B_2 \leftarrow B_2 + u - v$ w.p. $\beta_1 / (\beta_1 + \beta_2)$

$O(r)$ 回クエリ

事実: Step1 は $O(rt)$ 回実行

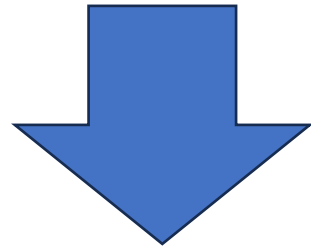
事実: Step2で $\mathbb{E}[F(x)]$ は非減少

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

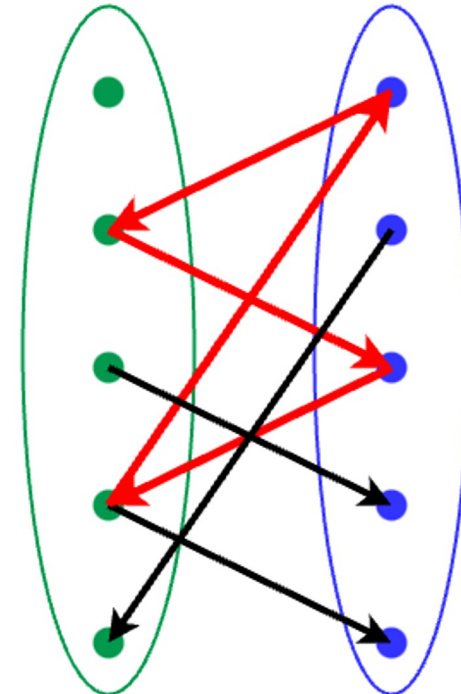
- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

$B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる2要素 v, u を使用

拡張!



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



- [本研究]

任意の長さの有向閉路を使用



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



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

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

- [Chekuri-Vondrák-Zenklusen 2010]

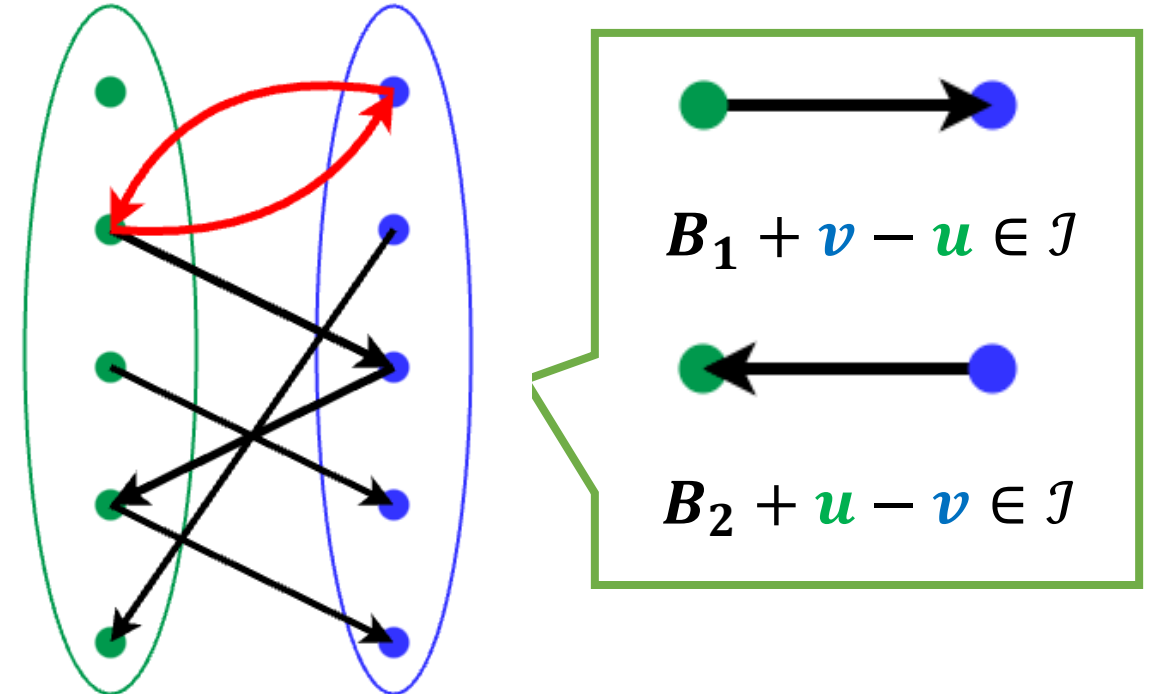
$B_1 + v - u \in \mathcal{I}$ かつ $B_2 + u - v \in \mathcal{I}$ なる2要素 v, u を使用

長さ2の有向閉路 (双方向辺)

- [本研究]

任意の長さの有向閉路を使用

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



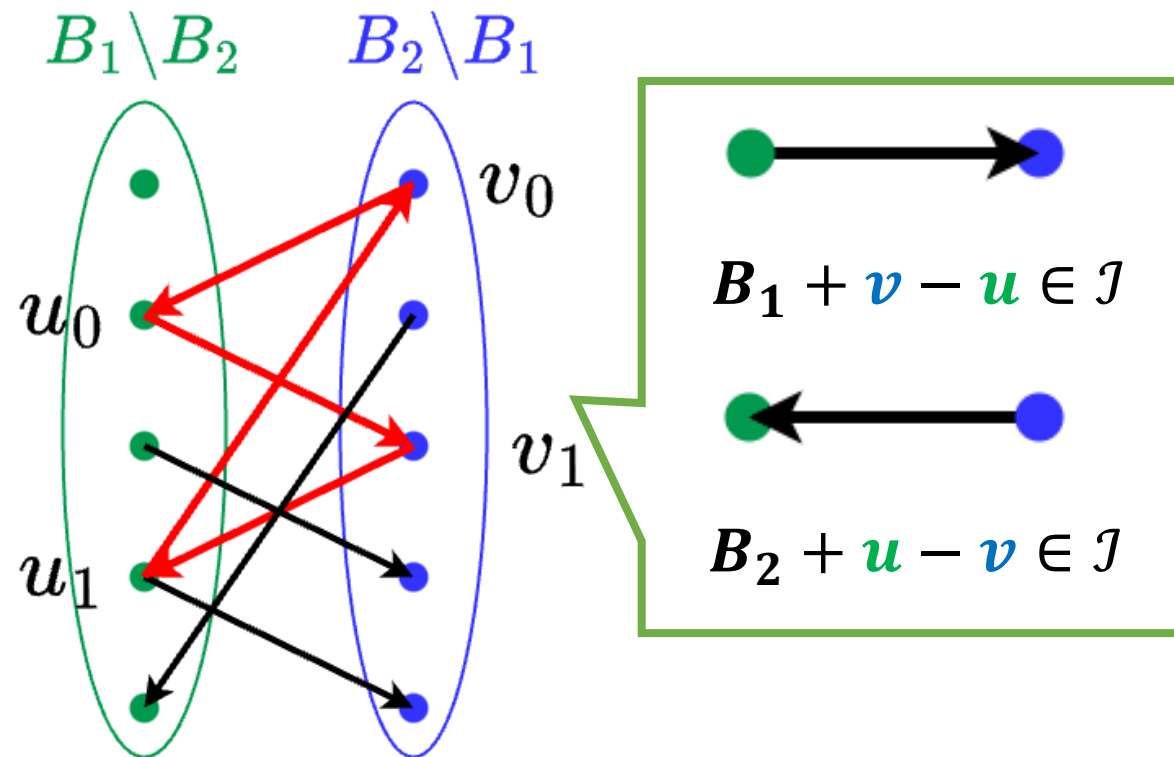
技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

w.p. $\beta_2/(\beta_1 + \beta_2)$:

B_1 を更新

w.p. $\beta_1/(\beta_1 + \beta_2)$:

B_2 を更新



技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

w.p. $\beta_2/(\beta_1 + \beta_2)$:

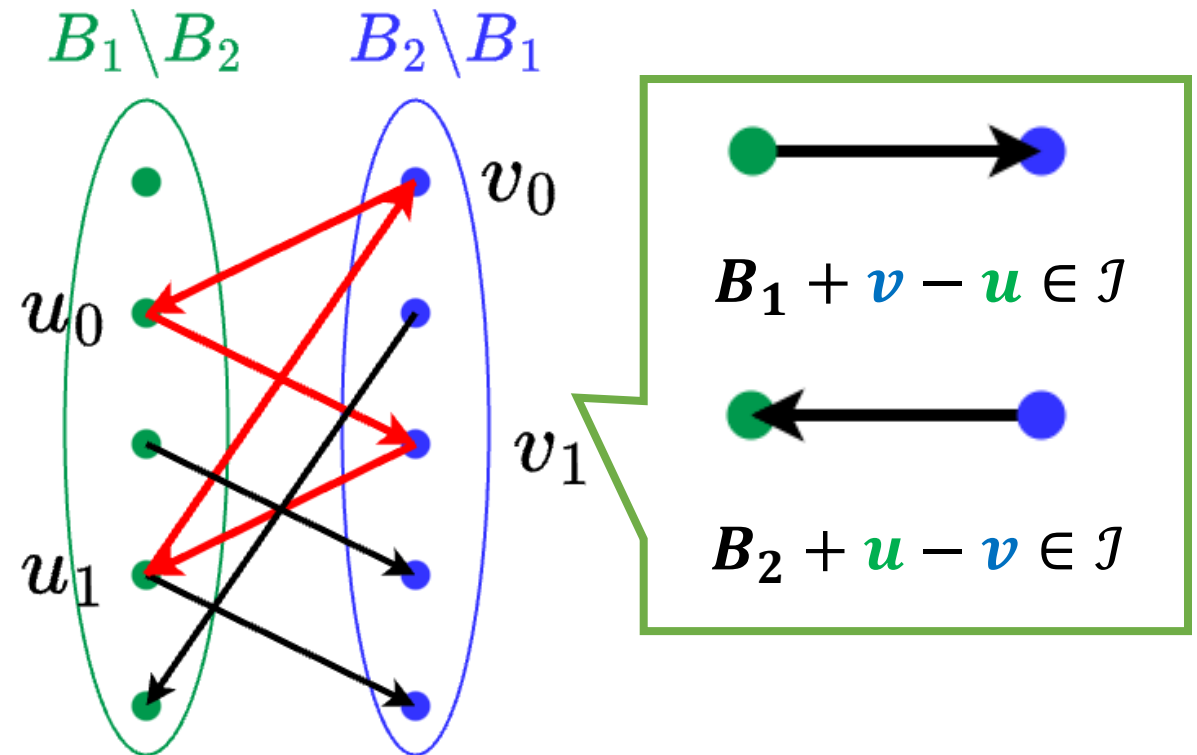
B_1 を更新

w.p. $\beta_1/(\beta_1 + \beta_2)$:

B_2 を更新

$\{0, 1\}$ から i を一様ランダムに選ぶ

$$B_2 \leftarrow B_2 + u_{i+1} - v_i$$



技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

w.p. $\beta_2/(\beta_1 + \beta_2)$:

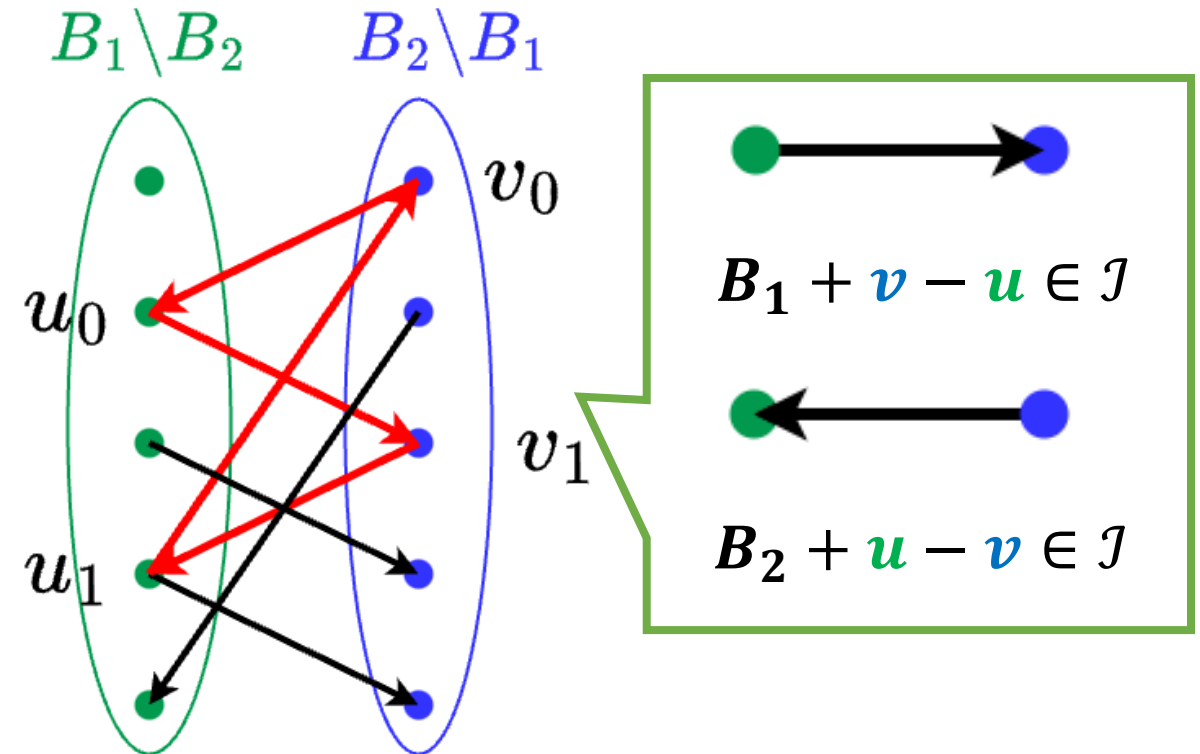
B_1 を更新

w.p. $\beta_1/(\beta_1 + \beta_2)$:

B_2 を更新

$\{0, 1\}$ から i を一様ランダムに選ぶ

$$B_2 \leftarrow B_2 + u_{i+1} - v_i$$



$$\text{補題: } \mathbb{E}[\beta_1 \chi_{B_1^{\text{new}}} + \beta_2 \chi_{B_2^{\text{new}}}] = \beta_1 \chi_{B_1^{\text{old}}} + \beta_2 \chi_{B_2^{\text{old}}}$$

技術的貢献①: 任意の長さの閉路でも良い

w.p. $\beta_2/(\beta_1 + \beta_2)$:

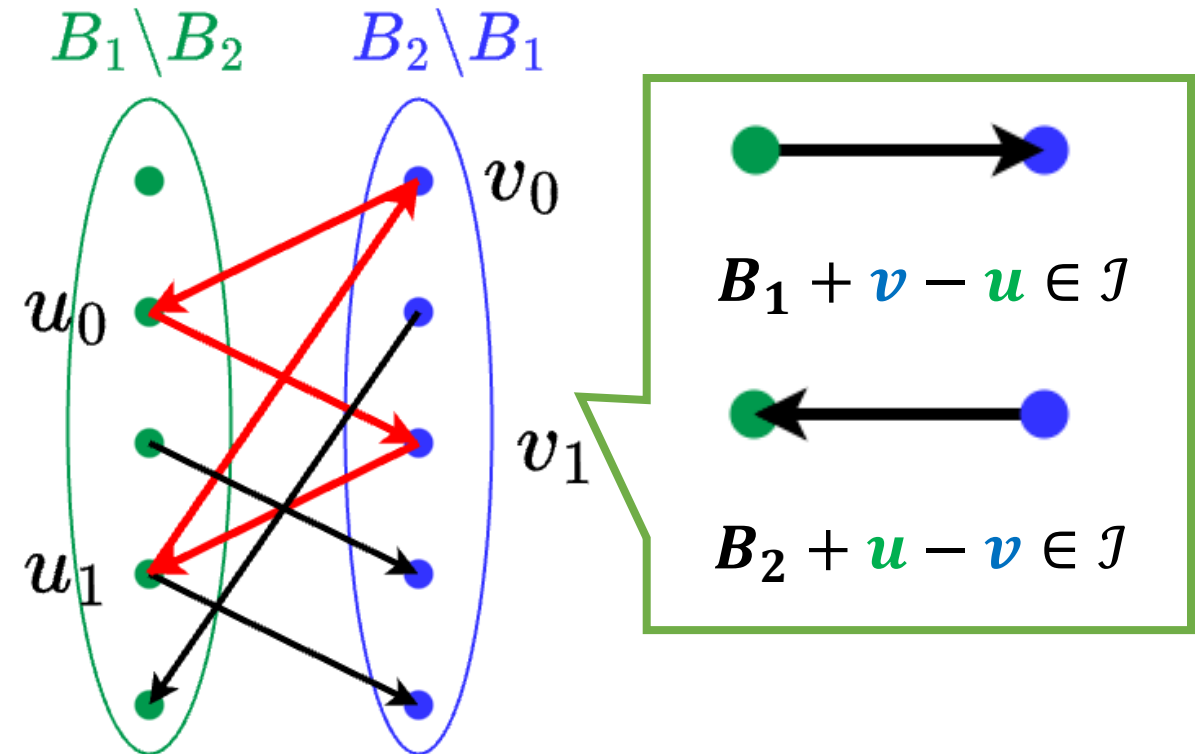
B_1 を更新

w.p. $\beta_1/(\beta_1 + \beta_2)$:

B_2 を更新

$\{0, 1\}$ から i を一様ランダムに選ぶ

$$B_2 \leftarrow B_2 + u_{i+1} - v_i$$

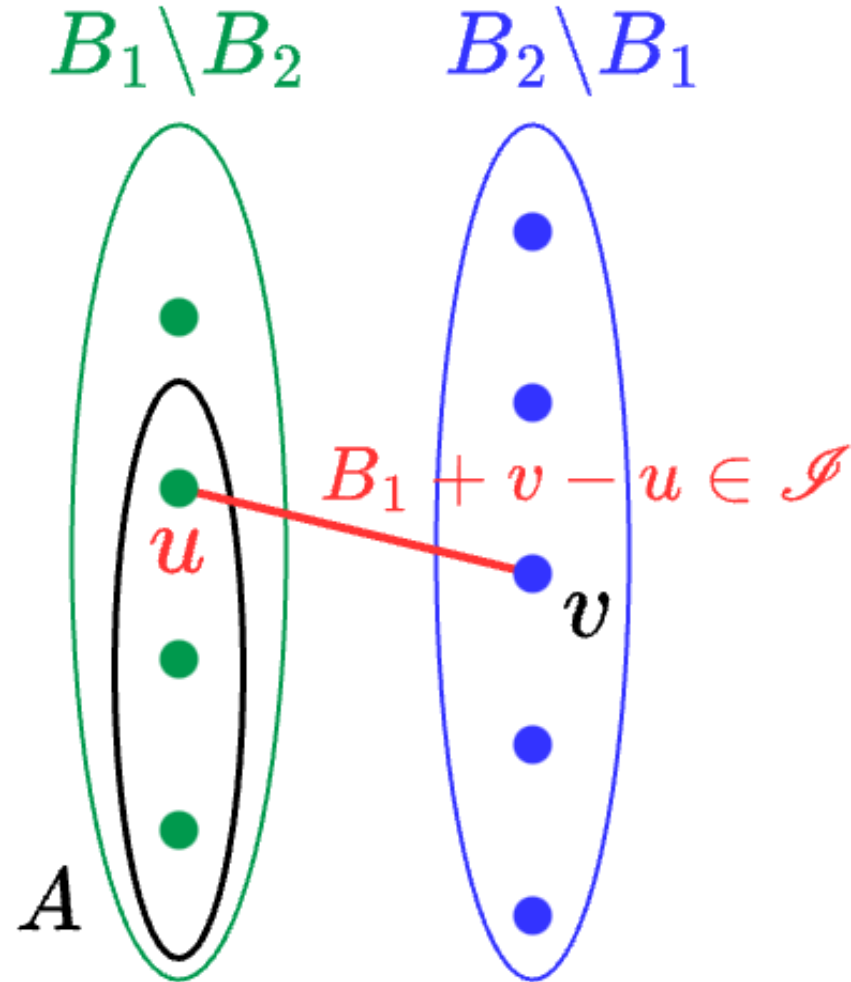


$$\mathbb{E}[F(x^{\text{new}})] \geq F(x^{\text{old}})$$

$$\text{補題: } \mathbb{E}[\beta_1 \chi_{B_1^{\text{new}}} + \beta_2 \chi_{B_2^{\text{new}}}] = \beta_1 \chi_{B_1^{\text{old}}} + \beta_2 \chi_{B_2^{\text{old}}}$$

マトロイド交叉の高速化の道具

[Nguyễn 2019, Chakrabarty-Lee-Sidford-Singla-Wong 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

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

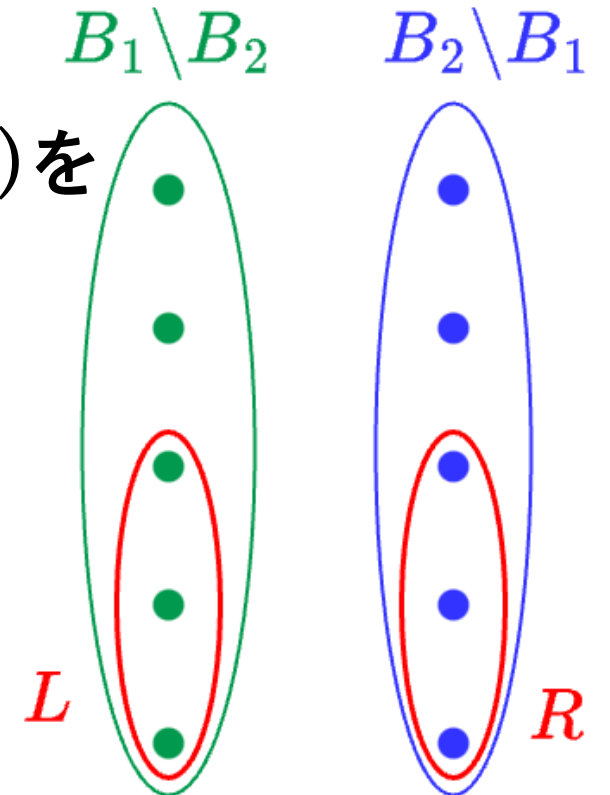
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル



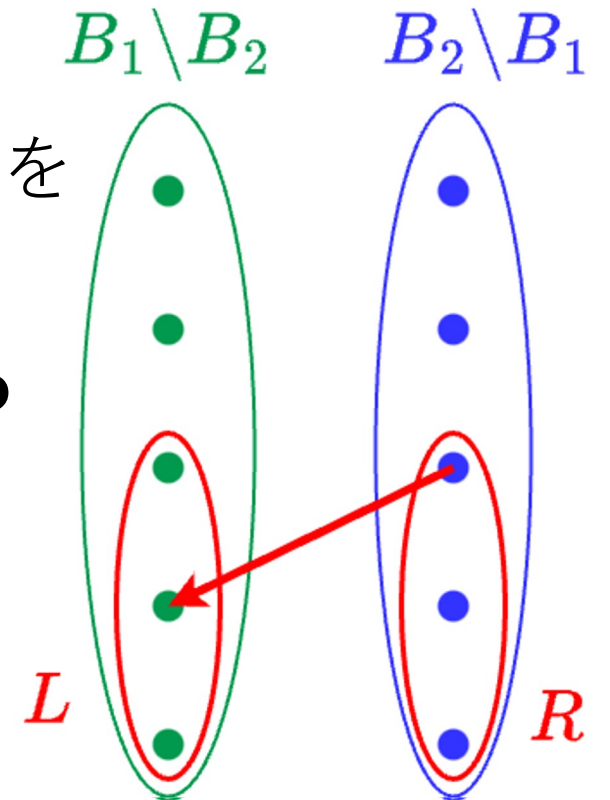
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル
- ② $G[L \cup R]$ の各頂点に入る有向辺を 1 本ずつみつける



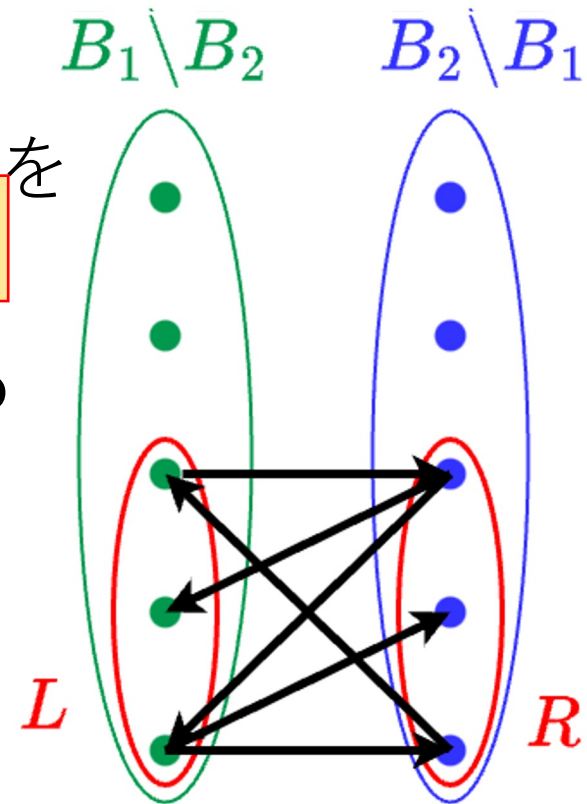
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル
二分探索で $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回クエリ
- ② $G[L \cup R]$ の各頂点に入る有向辺を 1 本ずつみつける



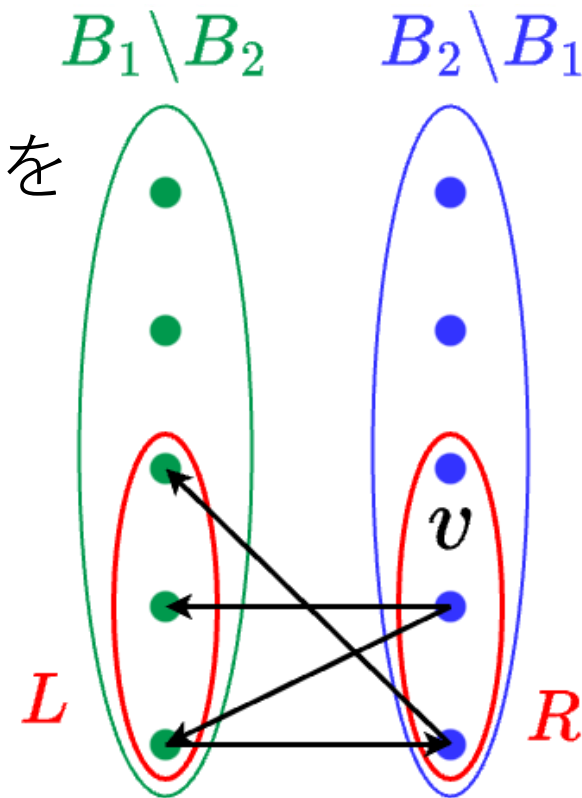
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル
- ② $G[L \cup R]$ の各頂点に入る有向辺を 1 本ずつみつける
- ③ **If** ($G[L \cup R]$ での $v \in L \cup R$ の次数) = 0
Then G で v に入る双方向辺を探す



技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

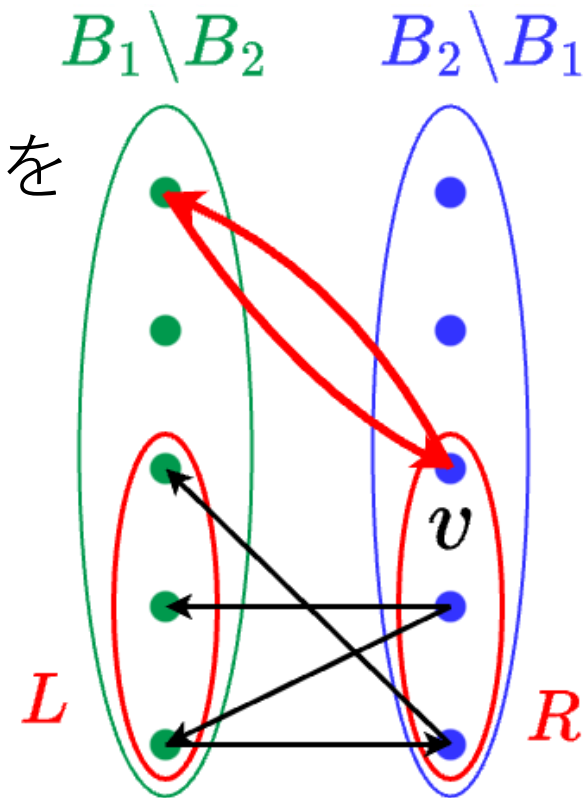
十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル
- ② $G[L \cup R]$ の各頂点に入る有向辺を 1 本ずつみつける
- ③ **If** ($G[L \cup R]$ での $v \in L \cup R$ の次数) = 0

Then G で v に入る双方向辺を探す

補題 二分探索で, 十分高い確率で $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回クエリ



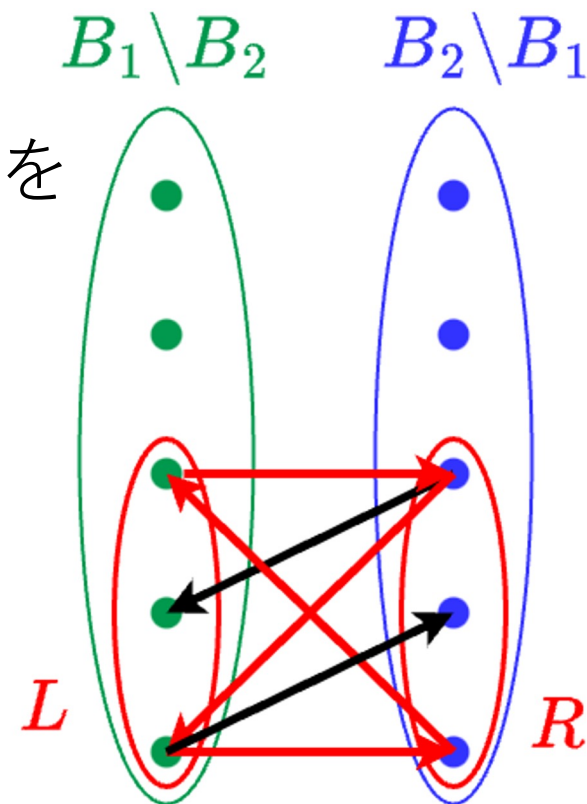
技術的貢献②: 高速に閉路を見つけるアルゴリズム

補題

十分高い確率で, $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 回の独立性クエリで閉路を見つけることができる

閉路を見つけるアルゴリズム

- ① $B_1 \setminus B_2$ (と $B_2 \setminus B_1$) から $\tilde{O}(\sqrt{r})$ 要素の集合 L (と R) をサンプル
- ② $G[L \cup R]$ の各頂点に入る有向辺を 1 本ずつみつける
- ③ **If** ($G[L \cup R]$ での $v \in L \cup R$ の次数) = 0
Then G で v に入る双方向辺を探す
Else $G[L \cup R]$ には有向閉路が存在



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

後続研究

[Buchbinder-Feldman 2024]

$(1 - 1/e - \epsilon)$ -近似が決定的 $\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 回クエリ, 乱択 $\tilde{O}_\epsilon(n + r\sqrt{n})$ 回クエリ

$1/\epsilon$ の項は指数

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

- [Chakuri, Verdoliva 2010] よりも **高速な丸めアルゴリズム**

[本研究]

連続最適化 $\tilde{O}_\epsilon(n\sqrt{r})$ 回クエリ **+** 丸め $\tilde{O}_\epsilon(r^{3/2})$ 回クエリ

(補足)

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

後続研究

[Buchbinder-Feldman 2024]

$(1 - 1/e - \epsilon)$ -近似が決定的 $\tilde{O}_\epsilon(rn)$ 回クエリ, 乱択 $\tilde{O}_\epsilon(n + r\sqrt{n})$ 回クエリ

$1/\epsilon$ の項は指数