

予定

- 10:30—11:20 講義
 - 劣モジュラ関数の定義, 最大化問題の分類, 例
- 11:40—12:30 講義
 - 研究の歴史, 基本的な近似技法
- 14:00—15:00 講義
 - 最近の近似技法
- 15:15—16:15 演習
- 16:30—17:30 講義
 - これまでの研究成果の紹介

16:30-17:30の予定

- 近似アルゴリズムに関するこれまでの研究成果
 - 単調劣モジュラ関数最大化の場合
 - 非単調劣モジュラ関数最大化の場合

劣モジュラ関数最大化
の近似アルゴリズムに関する
これまでの研究成果

単調劣モジュラ関数の場合

単調劣モジユラ関数最大化: 問題の分類

- マトロイド制約
 - 1つの場合
 - 複数の場合
- 費用(ナップサック制約)
 - 1つの場合
 - 複数の場合

1つのマトロイド制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

□ 問題: Maximize $f(S)$ subject to $S \in \mathcal{I}$

$f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 単調劣モジュラ関数

\mathcal{I} : 台集合 N のマトロイドの独立集合族

近似アルゴリズム:

- 1-1/e 近似 (一様マトロイド制約), 1/2 近似 (一般のマトロイド制約)
 - Nemhauser, Wolsey, Fisher, Math. Prog. 1978
 - deterministic greedy algo.
- 1-1/e 近似 (一般のマトロイド制約)
 - Vondrák, STOC 2008
 - continuous greedy algo.
 - + pipage rounding (randomized)

1つのマトロイド制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

□ 問題: Maximize $f(S)$ subject to $S \in \mathcal{I}$

$f: 2^N \rightarrow \mathbf{R}_+$ 単調劣モジュラ関数

\mathcal{I} : 台集合 N のマトロイドの独立集合族

□ 近似の限界: $1 - \frac{1}{e} + \epsilon$ は不可能

一様マトロイド制約でも情報理論的に不可能

(Nemhauser & Wolsey, Math. OR 1978)

集合カバー問題でも計算理論的に不可能 (Feige, JACM 1996)

Submodular Welfare 問題

組合せオークション
から生じる問題

- 問題: Maximize $\sum_{i=1}^m f_i(S_i)$
subject to $\{S_1, \dots, S_m\} : N$ の分割
 $f_i : 2^N \rightarrow \mathbf{R}_+$ 単調劣モジュラ関数

分割マトロイド制約下での単調劣モジュラ関数最大化の特殊ケース

- 近似アルゴリズム: $1 - \frac{1}{e}$ (Vondrák, STOC 2008)
- 近似の限界: $1 - \frac{1}{e} + \epsilon$ は不可能

計算理論的(Khot et al., WINE2005)

情報理論的(Mirroknj, Schapira, Vondrák, EC2008)

いずれも, 全員の関数が同じでも不可能であることを示している

Demand オラクルを使った Submodular Welfare 問題

- 関数値評価オラクルではなく, **demandオラクル**を使用

given $p \in \mathbf{R}^N$,

compute a maximizer of $f(S) - p(S)$

- 近似アルゴリズム: $(1 - 1/e)$ よりよい近似が可能!

$1 - \frac{1}{e} + \alpha$ ($\alpha \simeq 10^{-5}$) Configuration LP + randomized rounding
(Feige & Vondrák, FOCS2006)

- 近似の限界: $\frac{15}{16} = 0.9375$ より良い近似は **NP 困難**

(Chakrabarty & Goel, FOCS2008)

複数のマトロイド制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

- 問題: Maximize $f(S)$ subject to $S \in \bigcap_{i=1}^k \mathcal{I}_i$
 $f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 単調劣モジュラ関数
 $\mathcal{I}_i (i = 1, \dots, k)$: 台集合 N のマトロイドの独立集合族

近似不可能性

- k 次元マッチング問題
 - 上記の問題の特殊ケース
 - 目的関数は線形, 分割マトロイド制約
 - $\Omega(\log k/k)$ 近似はNP困難 (Hazan et al. APPROX 2003)

複数のマトロイド制約下での 単調劣モジューラ関数最大化

- 近似アルゴリズム ($k \geq 2$)

1/(k+1) 近似 (一般の場合), 1/k 近似 (線形関数の場合)

(貪欲アルゴリズム利用, Fisher et al., Math. Prog. Study 1978)

分割マトロイド制約の場合:

1/(k+ ϵ) 近似 (一般の場合), 1/(k-1+ ϵ) 近似 (線形関数の場合)

(局所探索利用, Lee, Mirrokni, Nagarajan, Sviridenko, STOC 2009)

一般のマトロイド制約の場合でも同じ近似比

(局所探索利用, Lee, Sviridenko, Vondrák, APPROX 2009)

30年越しの改善!

1つの費用制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

□ 問題: Maximize $f(S)$ subject to $c(S) \equiv \sum_{i \in S} c(i) \leq B$
 $f: 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 単調劣モジュラ関数 $c \in \mathbb{R}_+^n, B \in \mathbb{R}_+$

□ 近似の限界: $1 - \frac{1}{e} + \epsilon$ は不可能

$c(i)=1$ (一様マトロイド制約)でも情報理論的に不可能

(Nemhauser & Wolsey, Math. OR 1978)

集合カバー問題でも計算理論的に不可能 (Feige, JACM 1996)

1つの費用制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

- 問題: Maximize $f(S)$ subject to $c(S) \equiv \sum_{i \in S} c(i) \leq B$
 $f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 単調劣モジュラ関数 $c \in \mathbb{R}_+^n, B \in \mathbb{R}_+$

近似アルゴリズム:

- $1 - e^{-\beta} \doteq 0.35$ 近似 ($\beta : e^x = 2 - x$ の解)
 - Wolsey, Math. OR 1982
 - deterministic greedy algo.
- $1 - 1/e$ 近似
 - Sviridenko, ORL 2004
 - partial enumeration + greedy algo. (deterministic)

複数の費用制約下での 単調劣モジュラ関数最大化

□ 問題: Maximize $f(S)$ subject to $c_i(S) \leq B_i$ ($1 \leq i \leq k$)

$f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 単調劣モジュラ関数 $c_i \in \mathbb{R}_+^n, B_i \in \mathbb{R}_+$

(k は定数と仮定)

近似アルゴリズム:

□ $1 - 1/e - \varepsilon$ 近似

- Kulik, Shachnai & Tamir, SODA 2009
- partial enumeration + continuous greedy algo.
+ randomized rounding

□ $1 - 1/e - \varepsilon$ 近似(マトロイド制約1つを追加してもOK)

- Chekuri, Vondrák & Zenklusen, FOCS 2010
- partial enumeration + continuous greedy algo.
+ randomized swap rounding

Randomized Swap Rounding

Step 0: 基多面体上のベクトル x を, マトロイドの基 B_i ($i=1, 2, \dots, m$) を用いて次のように表現

$$x = \sum_{i=1}^m \alpha_i \chi_{B_i} \quad (x \text{ は } \chi_{B_i} \text{ の凸結合})$$

Step 1: $m = 1$ ならば終了

Step 2: B_{m-1} と B_m から新たな基 B^* を作る
(詳細は後で)

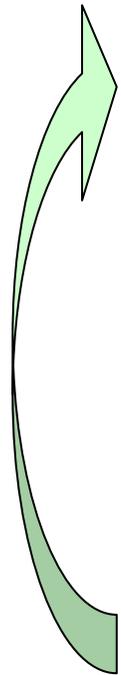
Step 3: $B_{m-1} := B^*$, $\alpha_{m-1} := \alpha_{m-1} + \alpha_m$,
 $m := m-1$ とし, Step 1 \curvearrowright

Randomized Swap Rounding

2つの基 B' , B'' から新たな基 B^* を作る

① $u \in B' - B''$ を選ぶ

→ $\exists v \in B'' - B'$ s.t. $B' - u + v$, $B'' + u - v$ は共に基

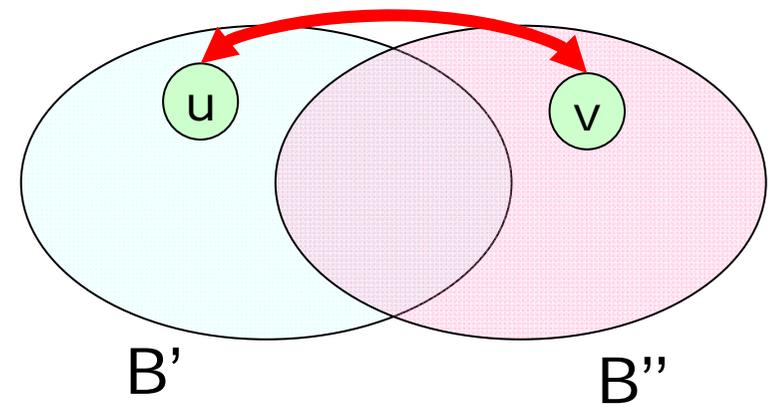


② B' , B'' の置き換え

B' , $B'' + u - v$ もしくは

$B' - u + v$, B'' をランダムに選ぶ

(いずれの場合も, 共通部分が増える)



単調劣モジユラ関数最大化に関する オープン問題

- 1つのマトロイド制約下の問題に対する
 - **deterministic** $(1-1/e)$ 近似アルゴリズムの構築
 - 劣モ関数の多重線形拡張を使わずに解く必要有り？
- 1つのマトロイド制約下の問題に対し, **demandオラクル**を用いた場合, 近似比の改善は可能か？
 - LP formulation を使わずにどうやって解く？
- 複数のマトロイド制約下の問題に対する近似比の改善
 - 現状: 2つのマトロイドで $1/(2 + \epsilon)$ 近似

劣モジュラ関数最大化の
近似アルゴリズムに関する
これまでの研究成果

非単調劣モジュラ関数の場合

非単調劣モジユラ関数最大化: 問題の分類

- 制約なし
- マトロイド制約
 - 1つの場合
 - 複数の場合
 - マトロイドの基に関する制約
- 費用(ナップサック制約)
 - 1つの場合
 - 複数の場合

制約なし非単調劣モジュラ関数最大化

近似アルゴリズム

- ランダムセットは1/4近似! (対称劣モの場合: 1/2)
- deterministic で1/3近似 (対称劣モの場合: 1/2)
- randomized で2/5近似
 - 局所探索利用
- 参考: グラフのmax cut
 - 無向グラフ: 0.878567 (Goemans & Williamson 1995)
 - 有向グラフ: 0.874 (Lewin, Livnat & Zwick 2002)

制約なし非単調劣モジュラ関数最大化

近似不可能性

- 情報理論的上界: $1/2$ (対称劣モでも同様)

- 計算理論的上界: $3/4$ (対称劣モ: $5/6$)
 - 関数が「陽に」与えられた場合でも同様
$$g: 2^S \rightarrow \mathbb{R}, S \subseteq N, |S| = \text{定数} (\rightarrow |2^S| = \text{定数})$$

に対し, $f(X) = g(X \cap S)$

- 参考: グラフの max cut: 0.878567 (unique games conj. の下で)
(Khot et al., FOCS 2004)

FOCS2007: Maximizing non-monotone submodular functions, by Uriel Feige, Vahab Mirrokni and Jan Vondrak

k個のマトroid制約下での 非単調劣モジユラ関数最大化

• 近似アルゴリズム

一般のマトroid制約の場合: $\left(\frac{1}{k+2+\frac{1}{k}+\epsilon}\right)$ 対称劣モ: $\left(\frac{1}{k+2+\epsilon}\right)$

k=1のとき, $1/(4+\epsilon)$ (対称劣モ: $1/(3+\epsilon)$)

分割マトroid制約の場合 ($k \geq 2$): $\left(\frac{1}{k+1+\frac{1}{k-1}+\epsilon}\right)$

(局所探索利用, Lee, Mirrokni, Nagarajan, Sviridenko, STOC 2009)

一般のマトroid制約の場合 ($k \geq 2$) でも同じ近似比

(局所探索利用, Lee, Sviridenko, Vondrák, APPROX 2009)

1つのマトroid制約の場合: $(1/4)(-1+\sqrt{5}) \doteq 0.309$

(多重線形拡張 + 局所探索 + pipage rounding, Vondrák, FOCS 2009)

マトロイド制約1つの場合の近似アルゴリズム: 対称劣モジユラの場合

- 局所探索: 許容性を満たし, かつ関数値が増える限り,
次のいずれかの操作を実施

☆delete: $S := S - v$ ☆add: $S := S + v$

☆swap: $S := S - u + v$

Key Lemma: S : 局所最適解, C : 任意の許容解

$$2f(S) \geq f(S \cup C) + f(S \cap C)$$

対称劣モジユラの場合, 局所探索は1/3近似

証明: 局所最適解 S , 最適解 C に対して $2f(S) \geq f(S \cup C) + f(S \cap C)$

対称なので $f(S) = f(V - S)$

$\therefore 3f(S) \geq f(V - S) + f(S \cup C) + f(S \cap C)$

$\geq f(C - S) + f(S \cap C) \geq f(C)$

マトロイド制約1つの場合の近似アルゴリズム: 非対称劣モジュラの場合

- 局所探索: 許容性を満たし, かつ関数値が増える限り,
次のいずれかの操作を実施

☆delete: $S := S - v$ ☆add: $S := S + v$

☆swap: $S := S - u + v$

Key Lemma: S : 局所最適解, C : 任意の許容解
 $2f(S) \geq f(S \cup C) + f(S \cap C)$

- 一般の劣モジュラ関数の場合, この局所探索を2回使う
 - 1回目: 元の問題に適用 \rightarrow 局所最適解 S_1
 - 2回目: $V - S_1$ に制限した問題に適用 \rightarrow 局所最適解 S_2
- S_1 と S_2 の良い方を出力 \rightarrow 近似比 $1/4$

マトロイドの基制約の下での 非単調劣モジュラ関数最大化

Maximize $f(S)$ subject to $S \in \mathcal{B}$

$f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 非単調劣モジュラ関数

\mathcal{B} : 台集合 N のマトロイドの基の族

- 近似不可能性

情報理論的限界 (Vondrák, FOCS 2009)

- 一般の場合: 定数近似は不可能
- 共通部分をもたない基が2つ存在する場合:
1/2より良い近似は不可能

マトロイドの基制約の下での 非単調劣モジュラ関数最大化

Maximize $f(S)$ subject to $S \in \mathcal{B}$

$f : 2^N \rightarrow \mathbb{R}_+$ 非単調劣モジュラ関数

\mathcal{B} : 台集合 N のマトロイドの基の族

共通部分をもたない基が2つ存在

- 近似アルゴリズム

1/6 (局所探索利用,

Lee, Mirrokni, Nagarajan, Sviridenko, STOC 2009)

1/4 (多重線形拡張を使った局所探索 + pipage rounding,
Vondrák, FOCS 2009)

k個の費用制約下での 非単調劣モジュラ関数最大化

- 近似アルゴリズム

1/5 - ϵ 近似

(多重線形拡張 + 局所探索 + randomized rounding,
Lee, Mirrokni, Nagarajan, Sviridenko, STOC 2009)

非単調劣モジュラ関数最大化に関する オープン問題 ⁴⁻²⁷

☆ 近似比の上下界のギャップを狭める

- 制約なし --- 可能 $0.4 \leftrightarrow 0.5$ 不可能
- マトロイド制約
 - 1つの場合 --- 可能 0.309
 - 複数の場合 --- 可能 $\left(\frac{1}{k+1+\frac{1}{k-1}+\epsilon}\right)$
- 費用(ナップサック制約)
 - 複数の場合 --- 可能 $0.2-\epsilon$

☆ 劣モジュラ関数の(興味深い)部分クラスに対し, 良い近似比のアルゴリズムを構築