

代数的組合せ最適化 part III

1. 劣モジュラ性とCAT(0)空間緩和に基づくアルゴリズム
2. 重み付き(非可換) Edmonds問題 (時間があれば)

2 部マッチングにおける劣モジュラ性

$G = (U, V; E)$: 2 部グラフ

$$\max |M| = n + m -$$

M : マッチング

$$\max. |X| + |Y|$$

s. t. $X \cup Y$: 安定集合

$$X \subseteq U, Y \subseteq V$$

Obs (劣モジュラ性)

- $(X, Y), (X', Y')$: 安定 $\Rightarrow (X \cup X', Y \cap Y'), (X \cap X', Y \cup Y')$: 安定
- $|X| + |X'| = |X \cap X'| + |X \cup X'|$

→ 2 部マッチングの双対は, 劣モジュラ関数最小化とみなせる.

nc-rankにおける劣モジュラ性

$$A = \sum_{i=1}^k A_i x_i, \quad A_i: \mathbb{K} \text{上 } n \times m \text{ 行列}$$

Thm (Fortin-Reutenauer 2004)

$$\text{nc-rank } A = n + m - \text{Max. } r + s$$

$$\text{s.t. } PA_iQ = \begin{array}{|c|c|} \hline \begin{array}{c} * \quad * \quad * \\ * \end{array} & \\ \hline \begin{array}{c} 0 \end{array} & * \\ \hline \end{array} \quad (\forall i)$$

r s

P, Q : 正則, $\mathbb{K}$ 上

実は、この問題が
劣モジュラ関数最小化とみなせる

最大消滅部分空間問題 **MVSP** Maximum Vanishing Subspace Problem

- A_i を2次形式 $\mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^m \rightarrow \mathbb{K}$ とみる

$$(x, y) \mapsto x^T A_i y$$

MVSP: Max. $\dim X + \dim Y$

$$\text{s. t. } A_i(X, Y) = \{0\} \quad (i = 1, 2, \dots, k)$$

$X \subseteq \mathbb{K}^n, Y \subseteq \mathbb{K}^m$: ベクトル部分空間

Obs (劣モジュラ性)

- $(X, Y), (X', Y')$: v. sp. $\Rightarrow (X + X', Y \cap Y'), (X \cap X', Y + Y')$: v. sp.
- $\dim X + \dim X' = \dim X \cap X' + \dim X + X'$

この劣モジュラ性を利用できないか？

古典的 劣モジュラ関数最小化 Grotschel-Lovasz-Schrijver 1981

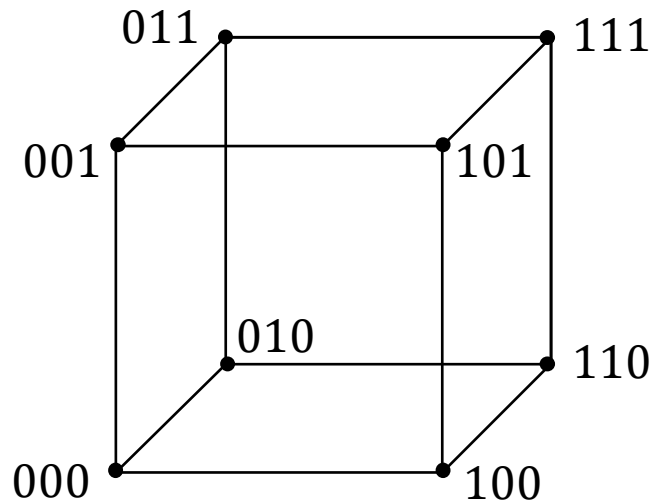
$$f: 2^{[n]} \rightarrow \bar{\mathbb{R}} : \text{劣モジュラ} \Leftrightarrow f(X) + f(Y) \geq f(X \cap Y) + f(X \cup Y)$$

$$\bar{\mathbb{R}} = \mathbb{R} \cup \{\infty\}$$

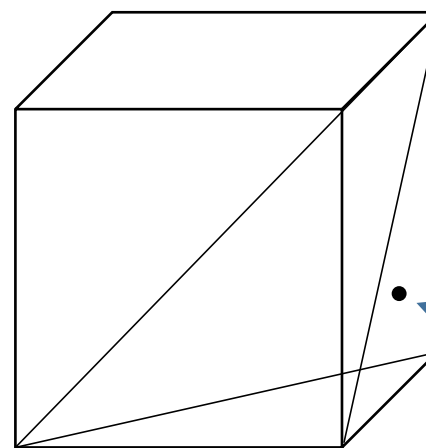
$$\sim f: \{0,1\}^n \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$$

Lovasz拡張

$$\bar{f}: [0,1]^n \rightarrow \bar{\mathbb{R}} \text{ 凸関数}$$



f の最小化



$$\bar{f}(x) = \lambda_0 f(000) + \lambda_1 f(100) + \lambda_2 f(110) + \lambda_3 f(111)$$

$$x = \lambda_0(000) + \lambda_1(100) + \lambda_2(110) + \lambda_3(111)$$

$\bar{f}$ の最小化

$\bar{f}$ の劣勾配

← Greedy algorithm

多項式時間アルゴリズム $\Leftarrow$

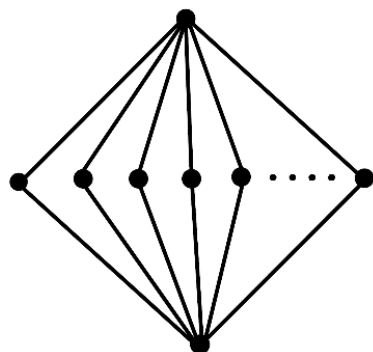
楕円体法

Hamada-Hirai 2017のアプローチ

$\mathcal{L}$: モジュラ束

$f: \mathcal{L} \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ 劣モジュラ

$$\Leftrightarrow f(p) + f(q) \geq f(p \wedge q) + f(p \vee q)$$



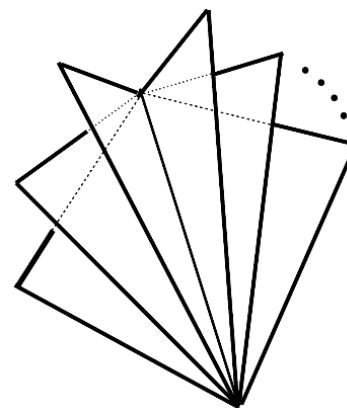
$\mathcal{L}$

f の最小化

=

Lovasz拡張

$\bar{f}: \mathcal{L} \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ 凸関数



CAT(0)空間

オーソスキーム複体 $K(\mathcal{L})$

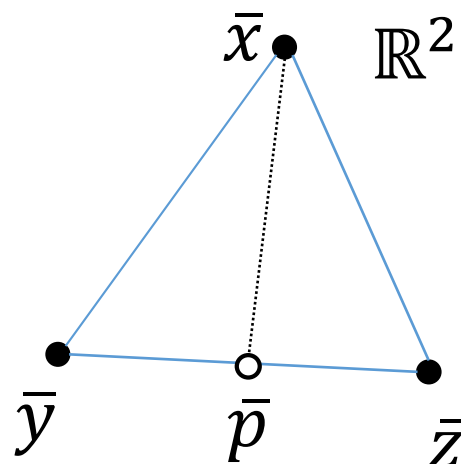
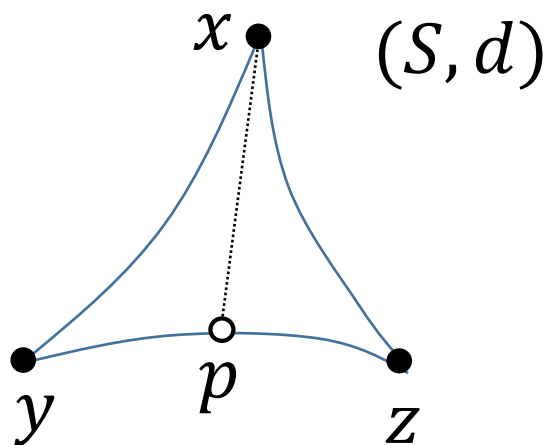
$\bar{f}$ の最小化

--- MVSPに特化 ---

多項式時間アルゴリズム $\Leftarrow$

分割近接点法

～ 測地的距離空間 (S, d) : $\forall$ 3 三角形が痩せている



$$\begin{aligned}d(x, y) &= \|\bar{x} - \bar{y}\|_2 \\d(y, z) &= \|\bar{y} - \bar{z}\|_2 \\d(z, x) &= \|\bar{z} - \bar{x}\|_2\end{aligned}$$

$$d(x, p) \leq \|\bar{x} - \bar{p}\|_2$$

例：ユークリッド空間，ツリー，ユークリッド型ビルディング，...

- CAT(0)空間は一意測地的 $\rightarrow$ 測地的凸性

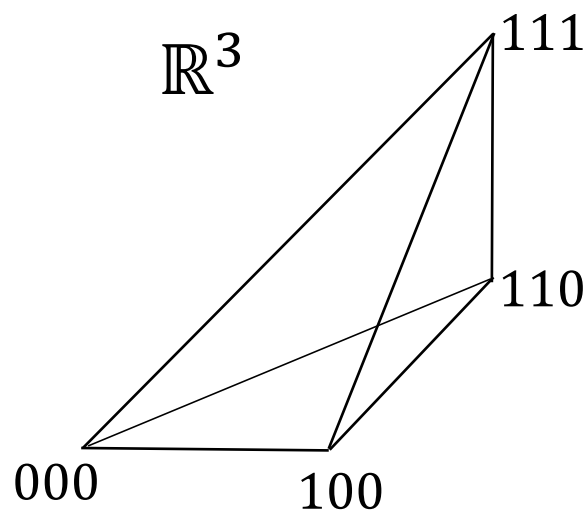
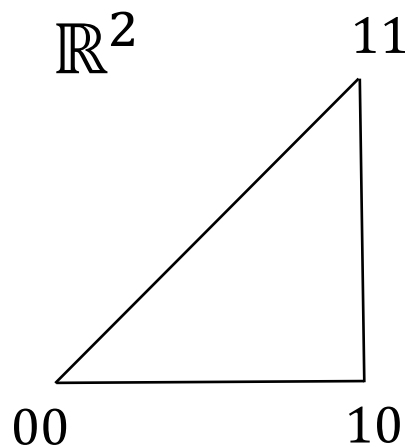
オーソスキーム(orthoscheme)

named by Coxeter 1991

Def. n -次元オーソスキーム

$\Leftrightarrow n$ -次元単体, 頂点が

$(0,0,\dots,0), (1,0,\dots,0), (1,1,0,\dots,0), \dots, \overbrace{(1,1,1,\dots,1)}^n$



オーソスキーム複体

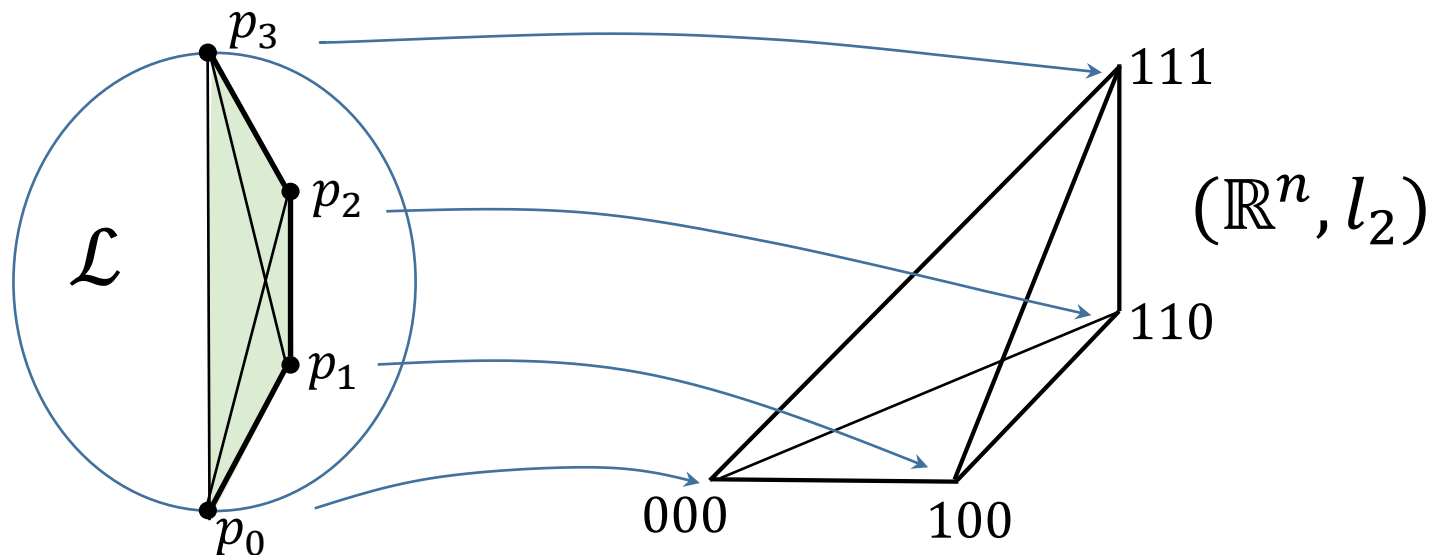
Brady-McCammond 2012

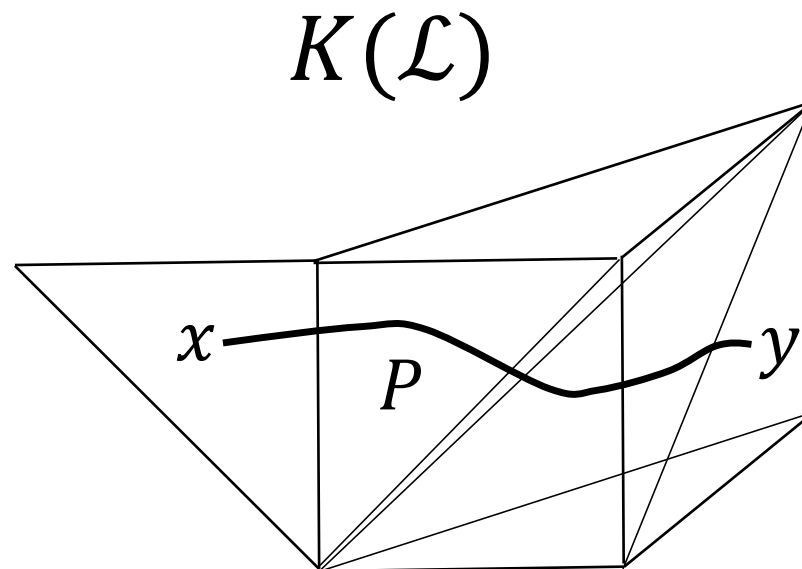
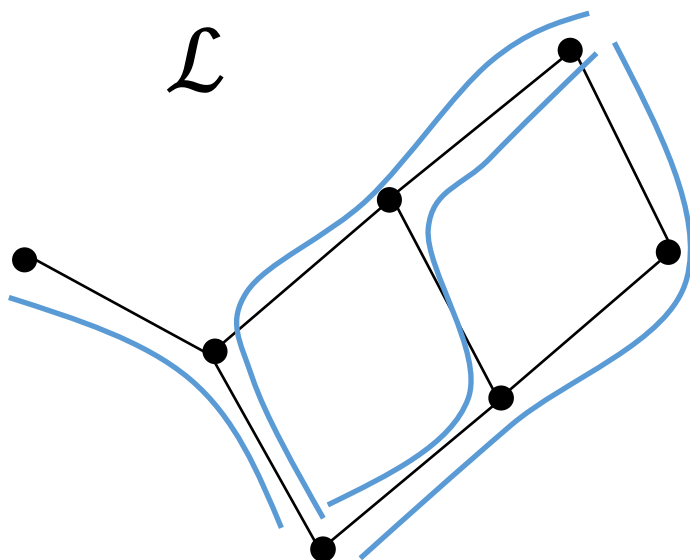
$\mathcal{L}$: 高さ関数をもつ半順序集合

$K(\mathcal{L}) := \mathcal{L}$ の元の凸結合 $\sum_{p \in \mathcal{L}} \lambda(p)p$ で

$\text{supp } \lambda$ がチェーンとなるもの全体

～ 各単体をオーソスキームとして距離を入れる





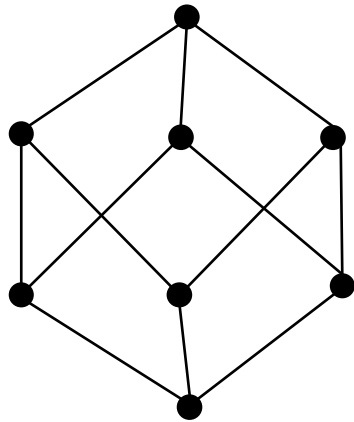
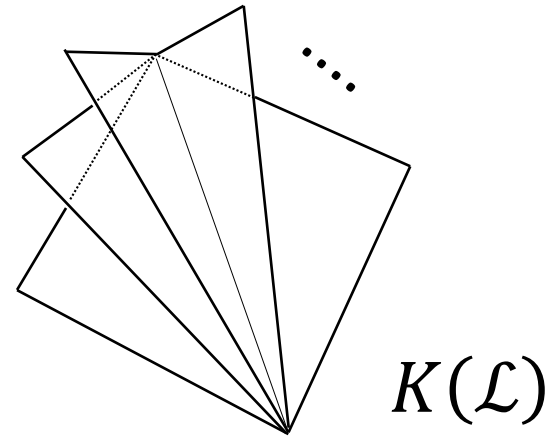
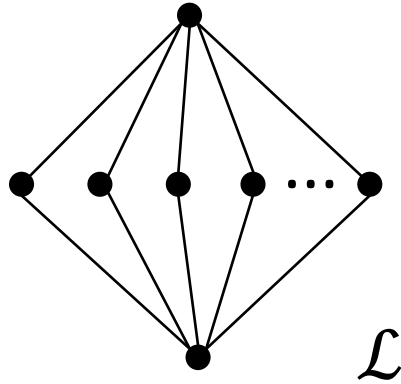
パス $P: [0,1] \rightarrow K(\mathcal{L})$ の長さ $d(P)$ が定義される.

2 点の距離 x, y の距離:

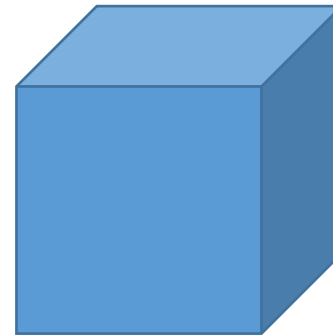
$$d(x, y) := \inf \{d(P) \mid P: (x, y)\text{-path}\}$$

$\rightarrow (K(\mathcal{L}), d) : \text{測地的距離空間}$

Example

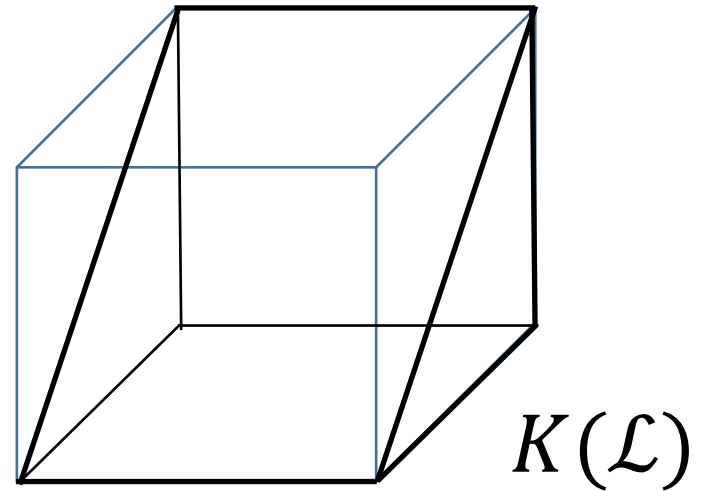
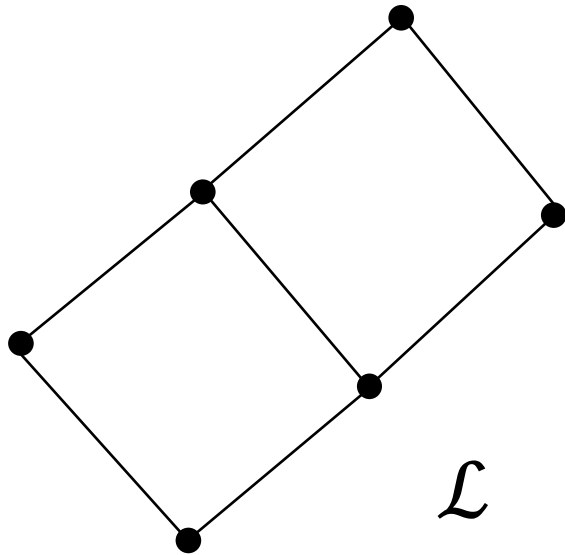


$$\mathcal{L} = 2^{\{1,2,\dots,n\}}$$



$$K(\mathcal{L}) \simeq [0,1]^n$$

分配束



Birkhoff

Lem: $\mathcal{L} =$ 半順序集合 $(V, \leq)$ のイデアル族

$$K(\mathcal{L}) \simeq \{x \in [0,1]^V \mid x(j) \leq x(i) \ (i, j \in V: i \leq j)\}$$

$\rightarrow \text{CAT}(0)$

c.f. 順序多面体 [Stanley 86; Fujishige 84]

$\mathcal{L}$: ランク有限モジュラ束

Thm (Chalopin et al. 2014) $K(\mathcal{L})$ はCAT(0)空間

Def. $f: \mathcal{L} \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ のLovasz 拡張 $\bar{f}: K(\mathcal{L}) \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$

$$\bar{f}(x) := \sum_i \lambda_i f(p_i) \quad (x = \sum_i \lambda_i p_i \in K(\mathcal{L}))$$

Thm (Hirai 2018)

$f: \mathcal{L} \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ は劣モジュラ $\Leftrightarrow \bar{f}: K(\mathcal{L}) \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ は (測地的) 凸

証明のポイント

Lem (Birkhoff-Dedekind)

$\forall C, D \subseteq \mathcal{L}$: チェイン, $\exists \mathcal{D} \subseteq \mathcal{L}$: 部分分配束 s.t. $C, D \subseteq \mathcal{D}$

Lem (Chalopin et al. 2014)

$K(\mathcal{D})$ は $K(\mathcal{L})$ 内の凸集合

$\bar{f}$ が凸 $\Leftrightarrow \forall x, y \in K(\mathcal{L}), \bar{f}$ が $[x, y]$ 上凸

$\Leftrightarrow \forall x, y \in K(\mathcal{L}), \bar{f}$ が $K(\mathcal{D})$ 上凸, ここで $K(\mathcal{D}) \ni x, y$

$\Leftrightarrow \forall \mathcal{D} \subseteq \mathcal{L}$: 部分分配束, $\bar{f}$ が $K(\mathcal{D})$ 上凸

$\Leftrightarrow \forall \mathcal{D} \subseteq \mathcal{L}$: 部分分配束, f が $\mathcal{D}$ 上劣モジュラ $\Leftrightarrow f$ が劣モ

x, y の support チェインを含む
部分分配束 $\mathcal{D}$ をとる.

MVSP: Max. $\dim X + \dim Y$

s. t. $A_i(X, Y) = \{0\} \quad (i = 1, 2, \dots, k),$

$X \subseteq \mathbb{K}^n, Y \subseteq \mathbb{K}^m$: ベクトル部分空間

$\cong$ Min. $-\dim X - \dim Y + C \sum_i \text{rank } A_i|_{X \times Y}$

s. t. $(X, Y) \in \mathcal{L} \times \mathcal{M}$

$C = n + m + 1$ にとれる

$\mathcal{L}$: $\mathbb{K}^n$ のベクトル部分空間のなす束

$\mathcal{M}$: $\mathbb{K}^m$ のベクトル部分空間のなす束, 逆包含順序

Lem (Iwata, Murota 1995) $(X, Y) \mapsto \text{rank } A_i|_{X \times Y}$ は劣モジュラ

$$\begin{aligned} \overline{\text{MVSP}}: \quad & \text{Min.} \quad -\overline{\dim}(x) - \overline{\dim}(y) + C \sum_i \overline{\text{rank } A_i}(x, y) \\ & \text{s. t.} \quad (x, y) \in K(\mathcal{L}) \times K(\mathcal{M}) = K(\mathcal{L} \times \mathcal{M}) \end{aligned}$$

非可換ランク nc-rank A :

この問題 -- CAT(0)空間 $K(\mathcal{L}) \times K(\mathcal{M})$ 上の凸最適化 -- を解けばよい

特殊性: 目的関数が凸関数の和 $\sum_i f_i$ になっている.

→ 分割近接点法を適用

分割近接点法 Bačák 2014

(X, d) : 完備なCAT(0)空間 $f_1, f_2, \dots, f_N$: 凸関数

目標 $f = \sum_{i=1}^N f_i$ の最小化

分割近接点法の更新式：

$$z^{n+1} := \operatorname{argmin}_{z \in X} f_{n \bmod N}(z) + \frac{1}{\lambda_n} d(z, z^n)^2$$

Thm (Ohta-Pálfi 2015)

$$f_i: L\text{-リプシッツ}, f: \epsilon\text{-強凸}, \lambda_n := \frac{1}{2\epsilon(n+1)}$$

$$\Rightarrow f(z^n) - \min f \leq \frac{\operatorname{poly}(L, N, \epsilon^{-1}, \operatorname{diam} X)}{\sqrt{n}}$$

$$\begin{aligned} \overline{\text{MVSP}}: \quad & \text{Min.} \quad -\overline{\dim}(x) - \overline{\dim}(y) + C \sum_i \overline{\text{rank}} A_i(x, y) \\ & \text{s.t.} \quad (x, y) \in K(\mathcal{L}) \times K(\mathcal{M}) \end{aligned}$$

$$f_0(x, y) := -\overline{\dim}(x) - \overline{\dim}(y)$$

$$f_i(x, y) := C \overline{\text{rank}} A_i(x, y) \quad (i = 1, 2, \dots, k)$$

として分割近接点法 + 収束評価を適用

$$n = \text{poly} \text{ 反復後に } \text{obj}(x^n, y^n) - \text{opt} < 1$$

→ objの整数性より x^n, y^n のsupportのなかに最適解存在

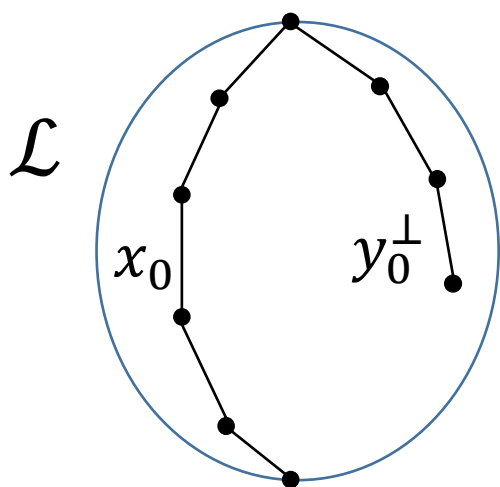
注：本当は強凸性をもたせるため摂動も行う

重要なポイント（分割近接点の実装できる）

$$\text{Min. } C \overline{\text{rank } A_i}(x, y) + \frac{1}{\lambda} \{d(x, x_0)^2 + d(y, y_0)^2\}$$

$$\text{s. t. } (x, y) \in K(\mathcal{L}) \times K(\mathcal{M})$$

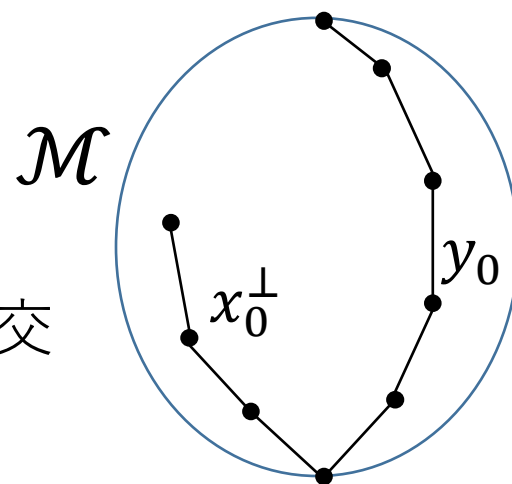
凸2次計画に帰着



$\mathcal{B}$: ブール束

$\supseteq$ nonzero supp. of $x_0, y_0^\perp$

$(\cdot)^\perp: A_i$ -直交



$\mathcal{B}'$: ブール束

$\supseteq$ nonzero supp. of $y_0, x_0^\perp$

Lem (Hamada-Hirai 2017)

$\exists$ 最適解 $(x^*, y^*) \in K(\mathcal{B}) \times K(\mathcal{B}') = [0, 1]^{m+n}$

良い点・問題点

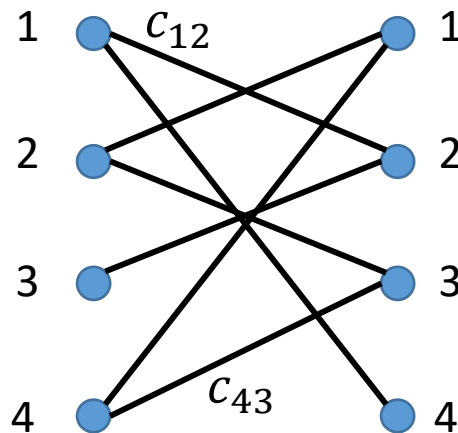
- コンセプチュアルにシンプル, 他の問題にも応用できるかも
- 体 $\mathbb{K}$ がなんであってても動くが, $\mathbb{K} = \mathbb{Q}$ のときは
変数(=ベクトル空間のチェイン)を表現するための基底の
ビットサイズがバウンドできてない (A_i -直交操作に起因)
- 改良の余地が大いにあり

重み付き(非可換) Edmonds問題

問題意識

重み付き 2 部マッチングなどの「重み付き」の問題を
このように「非可換」線形代数的にとらえることができるか？

例：最大重み完全マッチング問題

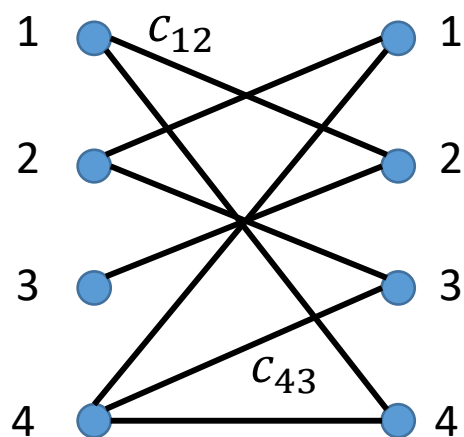


$c_{ij} \in \mathbb{Z}_+$: 枝重み

$$\text{Max. } c(M) := \sum_{ij \in M} c_{ij}$$

s.t. M : 完全マッチング

重み付き 2 部マッチングの代数的解釈



$$A(t) = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{matrix} & \begin{pmatrix} & & & t^{c_{14}}x_{14} \\ t^{c_{12}}x_{12} & & & \\ t^{c_{21}}x_{21} & & t^{c_{23}}x_{23} & \\ & t^{c_{32}}x_{32} & & \\ t^{c_{41}}x_{41} & & t^{c_{43}}x_{43} & t^{c_{44}}x_{44} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$= \sum_{ij \in E} t^{c_{ij}} E_{ij} x_{ij}$$

完全マッチングの最大重み = $\deg \det A(t)$

$$\because \deg \det A = \deg \sum_M \pm t^{c(M)} \prod_{ij \in M} x_{ij} = \max_M c(M)$$

トロピカル化

重み付き（可換）Edmonds問題

変数付き多項式行列

$$A(t) = A_1(t)x_1 + \cdots + A_m(t)x_m$$

の $\deg \det$ は効率的に計算できるか？

$x_1, x_2, \dots, x_m$: 変数

$A_1(t), \dots, A_m(t)$: $n \times n$ 行列, $\mathbb{K}[t]$ 上

A : $\mathbb{K}[x_1, x_2, \dots, x_m, t]$ 上

これの非可換版を考える

$$A(t) = A_1(t)x_1 + \cdots + A_m(t)x_m$$

をどうみるか?

- (歪)多項式環 $\mathbb{K}(\langle x \rangle)[t]$ 上の行列とみる

Ore 環 ---- 右/左 公倍数が存在

$$\forall p, q, \exists u, v: pu = qv \\ \neq 0$$

- 有理関数斜体(Ore 商環) $\mathbb{K}(\langle x \rangle)(t)$ 上の行列とみる

$$p/q = p'/q' \Leftrightarrow \exists u, v, pu = p'v, qu = q'v$$

- 次数 $\deg p/q := \deg p - \deg q$

Dieudonne 行列式 $\sim$ 斜体上の行列の行列式

A : 斜体 $\mathbb{F}$ 上の正則行列 (今の場合 $\mathbb{F} = \mathbb{K}(\langle x \rangle)(t)$)

Bruhat分解 $\sim$ 斜体上の行列のLU分解

$$A = L D P U$$

下三角 対角行列 置換行列 上三角
対角1 ユニーク 対角1

Dieudonne行列式 $\leftarrow$ 乗法群 $\mathbb{F}^*$ の可換化の元

$$\text{Det } A := \text{sgn}(P) D_{11} D_{22} \dots D_{nn} \bmod [\mathbb{F}^*, \mathbb{F}^*]$$

交換子群

Lem: $\text{Det } AB = \text{Det } A \text{ Det } B$

A :非正則のときは, $\text{Det } A := 0$ とする

重み付き「非可換」Edmonds問題

Hirai 2018

変数付き多項式行列

$$A(t) = A_1(t)x_1 + \cdots + A_m(t)x_m$$

の $\deg \text{Det}$ は効率的に計算できるか？

$x_1, x_2, \dots, x_m$: 変数 $x_i x_j \neq x_j x_i$

$A_1(t), \dots, A_m(t)$: $n \times n$ 行列, $\mathbb{K}[t]$ 上

A : $\mathbb{K}(\langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle)(t)$ 上

※ 交換子上では, $\deg$ はゼロなので $\deg \text{Det}$ は well-defined

$$\deg (pqp^{-1}q^{-1}) = 0$$

最大最小定理 (Fortin-Reutenauerの定理の拡張)

Thm (Hirai 2018)

$$\deg \text{Det } A = \text{Min. } -\deg \det P - \deg \det Q$$

$$\text{s.t. } \deg (PA_k Q)_{ij} \leq 0 \quad (\forall k, \forall ij)$$

$$P, Q: \text{正則}, \mathbb{K}(t) \text{上}$$

弱双対性の証明 c.f. Murota 95

$$\deg (PA_k Q)_{ij} \leq 0 \quad (\forall k, \forall ij)$$

$$\Rightarrow \deg (PAQ)_{ij} \leq 0 \quad (\forall ij)$$

$$\Rightarrow \deg \text{Det } PAQ \leq 0$$

$$\Rightarrow \deg (\text{Det } P \text{ Det } A \text{ Det } Q) \leq 0$$

$$\Rightarrow \deg \text{Det } P + \deg \text{Det } A + \deg \text{Det } Q \leq 0$$

$$\Rightarrow \deg \text{Det } A \leq - \deg \text{Det } P - \deg \text{Det } Q$$
$$\qquad \qquad \qquad \begin{array}{cc} \parallel & \parallel \\ \deg \det P & \deg \det Q \end{array}$$

強双対性 + アルゴリズム (SDA)

$$PAQ = \underbrace{(PAQ)^0}_{\parallel} + t^{-1} \underbrace{M}_{\text{proper}}$$

$$(PA_1Q)^0 + (PA_2Q)^0x_1 + \cdots + (PA_mQ)^0x_m \quad \text{over } \mathbb{K}(\langle x \rangle)$$

over $\mathbb{K}$

$$(PAQ)^0: \mathbb{K}(\langle x \rangle) \text{ 上で正則} \Rightarrow \deg \text{Det } PAQ = 0$$

$$\Rightarrow \deg \text{Det } A = -\deg \det P - \deg \det Q \Rightarrow P, Q: \text{最適}$$

$$(PAQ)^0: \mathbb{K}(\langle x \rangle) \text{ 上で非正則} \Rightarrow$$

We can *augment* $P, Q \rightarrow P', Q'$ s.t.

$$\deg \det P' + \deg \det Q' > \deg \det P + \deg \det Q$$

$(PAQ)^0: \mathbb{K}(\langle x \rangle)$ 上で非正則 $\Rightarrow \text{nc-rank}(PAQ)^0 < n$

$$SPAQT = \begin{array}{c} \begin{array}{cc} & t^{-1}t^{-1} \\ \begin{array}{|c|c|} \hline * & * \\ \hline * & * \\ \hline \end{array} & \\ \begin{array}{|c|c|} \hline t & \\ \hline t & \\ \hline t & \\ \hline \end{array} & \begin{array}{|c|c|} \hline 0 & r \\ \hline \end{array} \\ s & r+s > n \end{array} + t^{-1}M' \quad \exists S, T: \text{nonsingular over } \mathbb{K}$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & tI_r \end{pmatrix}}_{P'} SPAQT \underbrace{\begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & t^{-1}I_{n-s} \end{pmatrix}}_{Q'} \Rightarrow \deg (P'AQ')_{ij} \leq 0$$

$$\deg \det P' + \deg \det Q' = (r + s - n) + \deg \det P + \deg \det Q > 0$$

Long-step: use $\begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & t^{\alpha}I_r \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & t^{-\alpha}I_{n-s} \end{pmatrix}, \alpha > 0$

Remarks

- このアルゴリズムは, $\deg \det$ を計算する
組合せ緩和法 (Murota 1990,1995) の変種とみなせる.
 - 双対問題MVMPは, 一様モジュラ束(Hirai 2017)という
モジュラ束上のL凸関数最小化とみなせる.
- 離散凸解析 *beyond* $\mathbb{Z}^n$
- さらにアルゴリズムは, L凸関数に対する
最急降下法(SDA)とみなせる → 反復回数の解析

既存のアルゴリズムとの関係

- 2部マッチング $\sum_{ij \in E} t^{c_{ij}} E_{ij} x_{ij}$

SDA + long-step $\approx$ ハンガリー法

- 線形マトロイド $\sum_k t^{c_k} a_k a_k^T x_k$

SDA + long-step $\approx$ 貪欲アルゴリズム

- 線形マトロイド交差 $\sum_k t^{c_k} a_k b_k^T x_k$

SDA + long-step $\approx$ weight splitting algorithm (Frank 1981)

古江弘樹, 卒業論文2019, 論文準備中

さらなる展開

Oki 2019

- $\deg \text{Det}$ を nc-rank に帰着させる方法
- 一般の歪多項式行列の $\deg \text{Det}$ の計算

歪多項式環 $R[s; \sigma, \delta]$

$$sa = \sigma(a)s + \delta(a)$$

例: Weyl代数 $\mathbb{C}[x, \partial]$

$$x\partial = \partial x - 1$$

- 微分方程式, 制御論への応用

Part III まとめ

- nc-rankにおける劣モジュラ性
- CAT(0)空間の凸最適化をつかうアプローチ
- 重み付き(非可換)Edmonds問題, $\deg \text{Det}$

総括

- 2部マッチングのランク解釈からはじまる
組合せ最適化の一つの展開
- 非可換ランクの概念, アルゴリズムは,
従来の多面体的手法とは異なる視点を提供し,
新しい発展の方向性を示しているように感じる.

今後の課題・研究の方向性

- IQSアルゴリズムの簡略化
- 歪対称行列に対する理論:
非2部マッチング, 線形マトロイドマッチング etcに対する枠組み
cf. Iwata, Kobayashi 2017
- モジュラ束上の劣モジュラ最適化
cf. Kuivinen 2011, Fujishige, Kiraly, Makino, Takazawa, Tanigawa 2014
- 離散凸解析 *beyond $\mathbb{Z}^n$*
- CAT(0)空間上のアルゴリズムと最適化
e.g., Hamada, Hirai 2017の洗練・改良
- 剛性理論との関連 c.f. Lovasz 1989, Raz, Wigderson 2019

⋮

関連するセミナー

9/4(木): FIT 林興養「CAT(0)立方複体上の測地線を求める多項式時間アルゴリズム」

9/5(金): 応用数理学会年会 離散システム研究部会オーガナイズドセッション

場所：駒場東大 (古江 + 平井が発表)

9/9(月): OR学会「超スマート社会のシステムデザインのための理論と応用」研究部会

平井広志「Algorithmic and combinatorial aspects on CAT(0) spaces」

場所：RIMS

9/9(月)-9/11(水): 平井広志「離散凸解析と最適化」集中講義 場所：RIMS

11/2(土): 「離散凸解析と最適化」ワークショップ 場所: RIMS

(岩政 + 平井が発表)

11/11-13: Workshop “Buildings, Varieties, Applications” MPI Leipzig, Germany

(大城 + 平井が発表, スケーリング関連の発表 2 件)