

組合せ最適化問題に対する 多面体的手法とその発展

小林 佑輔

京都大学 数理解析研究所

組合せ最適化セミナー@RIMS

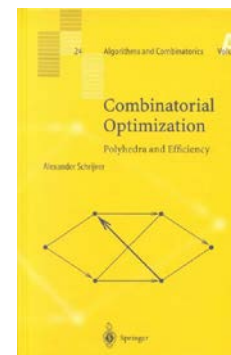
2020年8月5日

内容：組合せ最適化における多面体的手法

組合せ的な制約 → 線形不等式制約 + 整数制約

• 扱う問題

- 2部グラフのマッチング
- (線形) マトロイド交叉
- 線形マトロイドパリティ



A. Schrijver (2003)

Combinatorial Optimization:
Polyhedra and Efficiency

• なぜ多面体的手法？

- 組合せ最適化の古典・王道
- 重み付きの問題を扱うのに必須
- 近似アルゴリズム設計に有用
- 近年の高速アルゴリズムで利用
- 重み付き線形マトロイドパリティの説明のため

Lee-Sidford-Wong (2015)

Iwata-Kobayashi (2017)

組合せ最適化問題に対する多面体的手法とその発展 1コマ目

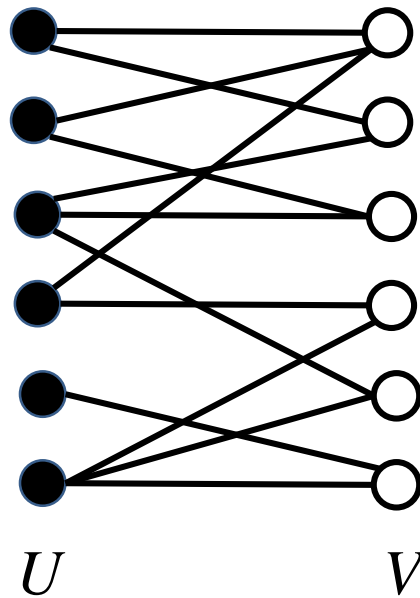
2部グラフのマッチング

2部グラフのマッチング

入力: 2部グラフ $G=(U, V; E)$

問題: 最大サイズの**マッチング**は?

どの点にも
1本以下の辺が接続



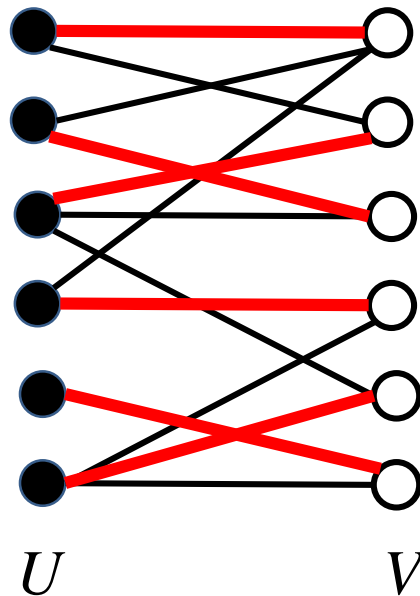
- 学生 と 研究室
- 病院 と 研修医
- 労働者 と 仕事 etc.

2部グラフのマッチング

入力: 2部グラフ $G=(U, V; E)$

問題: 最大サイズの**マッチング**は?

どの点にも
1本以下の辺が接続



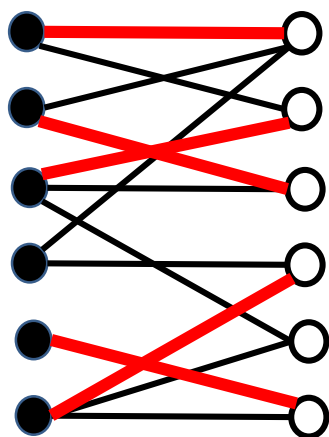
- 学生 と 研究室
- 病院 と 研修医
- 労働者 と 仕事 etc.

増加道

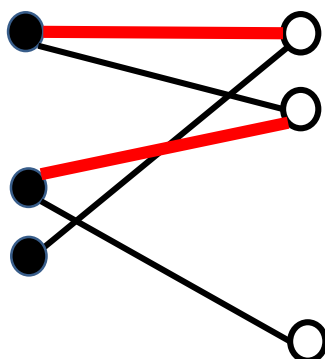
マッチング M に関する

交互道 : M と $E - M$ の枝が交互に現れる道

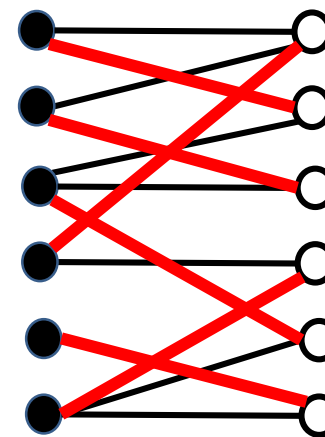
増加道 : 交互道で両端点が M に接続しない



M



増加道 P

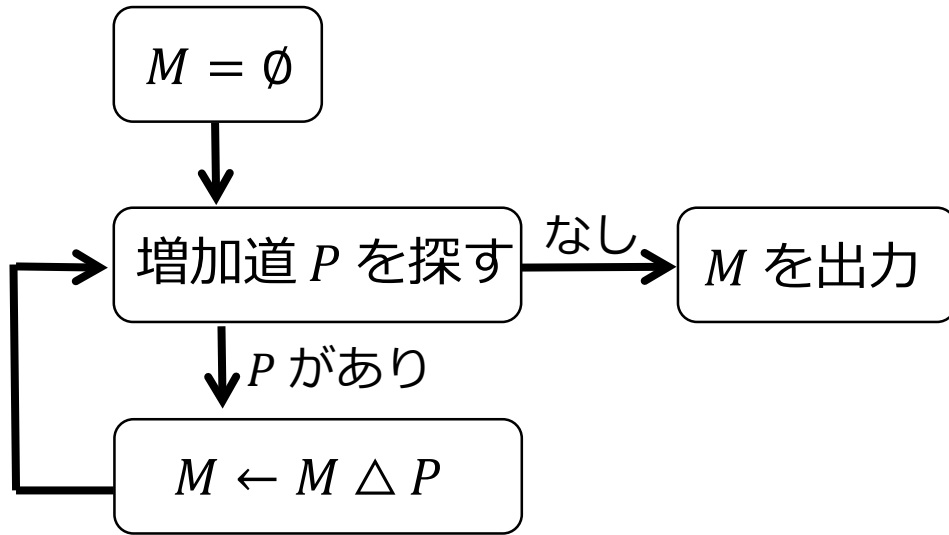


$M \Delta P$

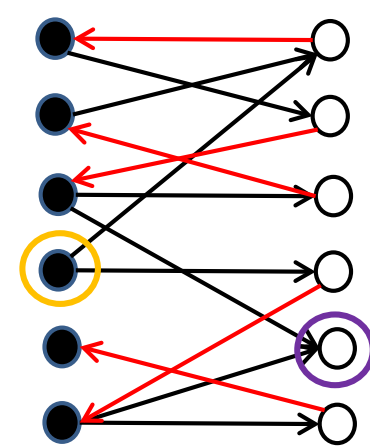
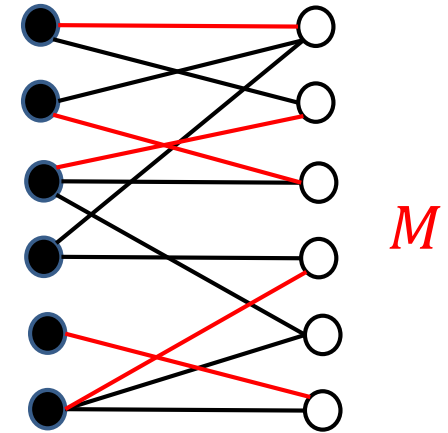
観察 : $M \Delta P$ は M よりサイズが 1 大きいマッチング

増加道アルゴリズム

van der Waerden (1927), König (1931)



- 出力は最大マッチング? → 演習
- 増加道の探索は簡単?



○ から ○ への有向パスを探索

Remark

一般グラフでは増加道の探索が大変

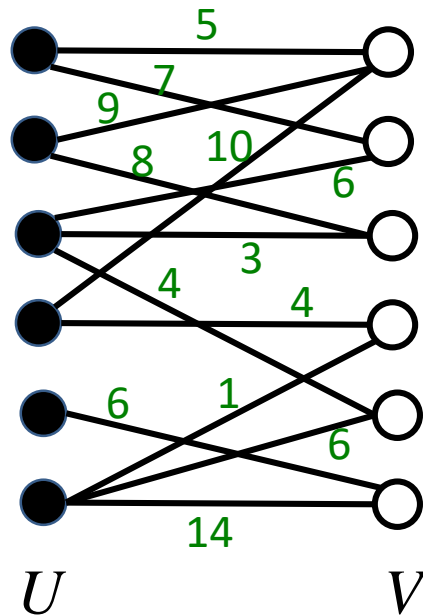
重み付きマッチング

入力: 2部グラフ $G = (U, V; E)$, 枝重み $w(e)$

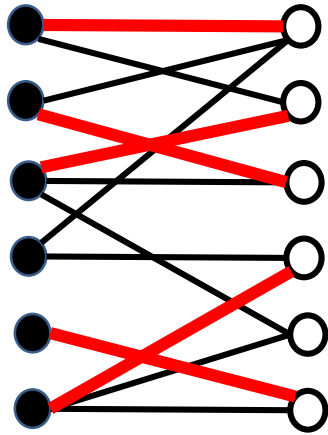
問題: 最大重みのマッチングは?

最小重みの完全マッチングは?

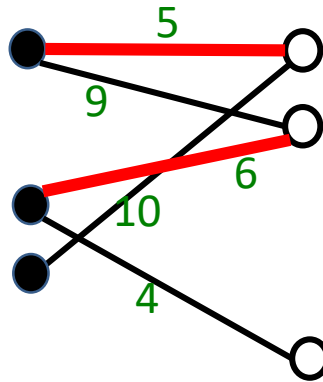
2つは本質的に等価



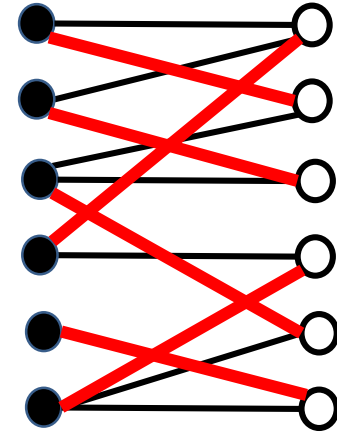
増加道による重みの変化



M



増加道 P



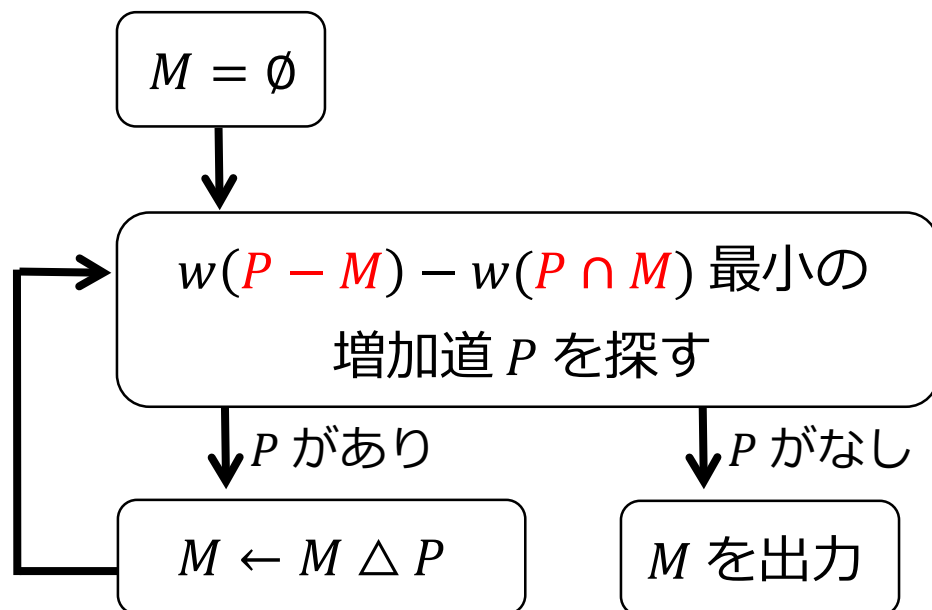
$M \Delta P$

観察：

- $M \Delta P$ は M よりサイズが 1 大きいマッチング
- 重みの増分は $w(P - M) - w(P \cap M)$

最小重み完全マッチングに対するアルゴリズム

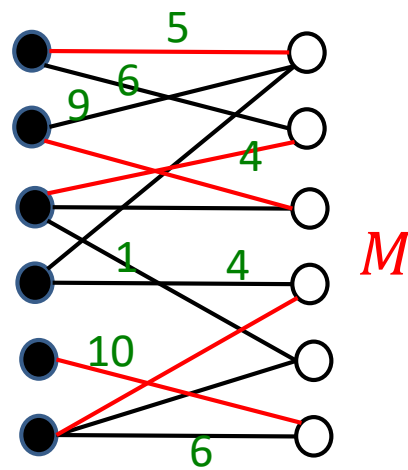
(G が完全マッチングを持つと仮定)



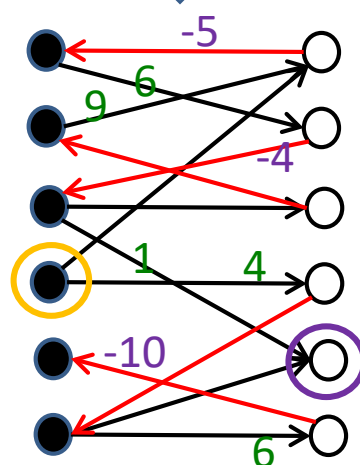
➤ 出力の最適性? → 次ページ

➤ 増加道の探索は簡単?

→ (負閉路がなければ) OK



辺に向き付け
「長さ」を設定



$$\begin{aligned}
 l(e) &= w(e) && \text{if } e \in E \setminus M \\
 l(e) &= -w(e) && \text{if } e \in M
 \end{aligned}$$

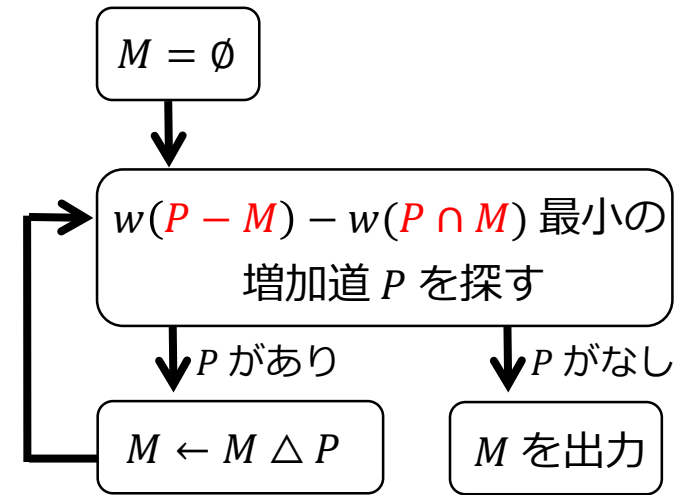
○ から ○ への最短パスを探索

出力の最適性

M_i : i 回更新して得られたサイズ i のマッチング

定理

M_i はサイズ i のマッチングの中で最小重み



帰納法

($i = 0$ のときは明らか)

M_i はサイズ i の最小重みマッチングと仮定

P : $w(P - M) - w(P \cap M)$ 最小の増加道
 $=: l(P)$

$$\left. \begin{array}{l} \text{ } \\ \text{ } \end{array} \right\} \Rightarrow w(M_{i+1}) = w(M_i) + l(P)$$

N をサイズ $i+1$ のマッチングとする \Rightarrow

M_i 増加道 Q が $M_i \cup N$ に存在



$$w(N) = w(\underbrace{N \Delta Q}_{\text{サイズ } i \text{ のマッチング}}) + l(Q) \geq w(M_i) + l(P) = w(M_{i+1})$$

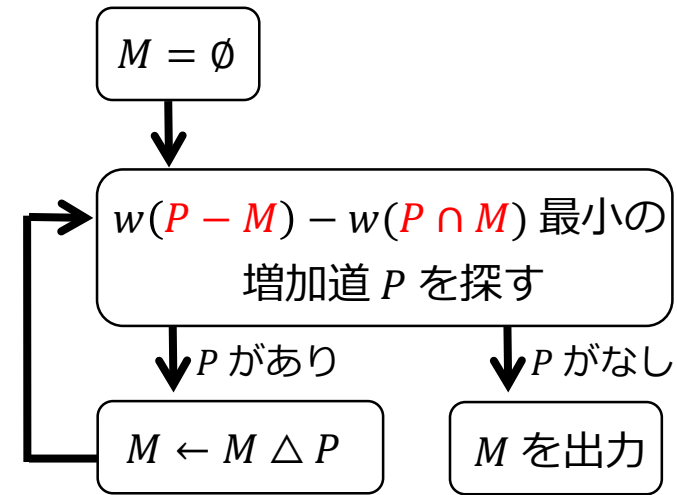
サイズ i のマッチング

出力の最適性

M_i : i 回更新して得られたサイズ i のマッチング

定理

M_i はサイズ i のマッチングの中で最小重み



Remarks

- この定理から補助グラフに負閉路がないことも保証される
- 「最大（最小）重みマッチングを求める問題」も同様に解ける
(各サイズでの最大重みマッチングを求め、その中で最大のものをとる)

Hungarian Method Kuhn (1955) based on works of König and Egerváry

2部グラフの完全マッチング多面体

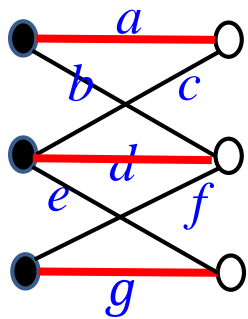
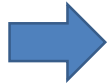
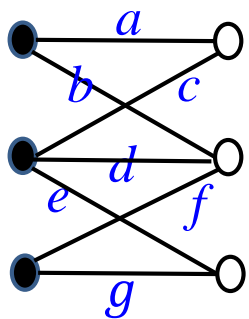
なぜ解けるか？ どのような良い性質があるのか？

一つの答え：完全マッチング多面体の表現があるから

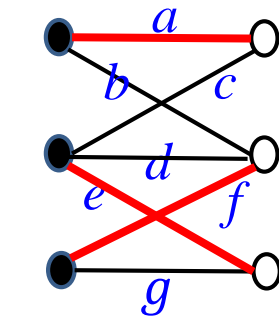
||

$\text{conv}\{\chi_M \mid M \subseteq E : \text{perfect matching}\}$

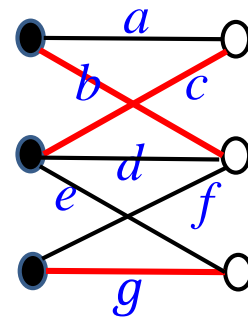
(完全マッチングの特性ベクトルの凸包)



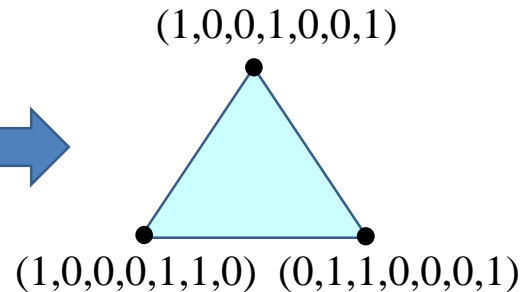
$(1,0,0,1,0,0,1)$
 $a \ b \ c \ d \ e \ f \ g$



$(1,0,0,0,1,1,0)$
 $a \ b \ c \ d \ e \ f \ g$



$(0,1,1,0,0,0,1)$
 $a \ b \ c \ d \ e \ f \ g$



in \mathbf{R}^E

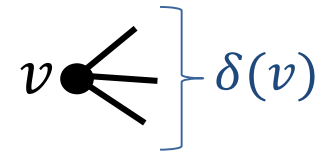
2部グラフの完全マッチング多面体

完全マッチング多面体
(完全マッチングの特性ベクトルの凸包)

=

$$\sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V)$$
$$x(e) \geq 0 \quad (e \in E)$$

Egerváry (1931), Birkoff (1946), Dantzig (1951)



Remarks

- \subseteq は簡単. \supseteq が非自明.
- この定理を認めれば, 線形計画問題を解くことでも, 最大 (最小) 重み完全マッチングを求められる.
- 補助グラフを用いて \supseteq を示す. (他の証明もあり)

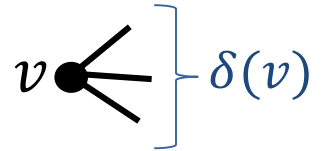
2部グラフの完全マッチング多面体

完全マッチング多面体

(完全マッチングの特性ベクトルの凸包)

$$= \begin{array}{l} \text{P} \\ \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V) \\ x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{array}$$

Egerváry (1931), Birkoff (1946), Dantzig (1951)



≧ の証明

P の各頂点が整数であることを示せばよい.

以下の LP と双対を考える.

LP

$$\begin{array}{l} \text{Min.} \quad \sum_{e \in E} w(e)x(e) \\ \text{Sub. to} \quad \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V) \\ \quad \quad \quad x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{array}$$

Dual-LP

$$\begin{array}{l} \text{Max.} \quad \sum_{v \in U \cup V} y(v) \\ \text{Sub. to} \quad y(u) + y(v) \leq w(e) \\ \quad \quad \quad (e = (u, v) \in E) \end{array}$$

LP

$$\begin{aligned} \text{Min.} \quad & \sum_{e \in E} w(e)x(e) \\ \text{Sub. to} \quad & \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V) \\ & x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{aligned}$$

Dual-LP

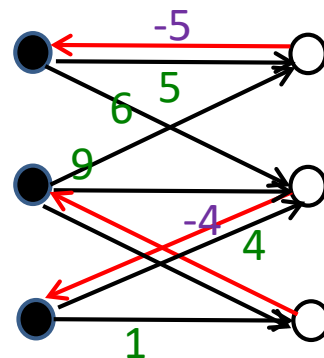
$$\begin{aligned} \text{Max.} \quad & \sum_{v \in U \cup V} y(v) \\ \text{Sub. to} \quad & y(u) + y(v) \leq w(e) \\ & (e = (u, v) \in E) \end{aligned}$$

最小重み完全マッチング M に対して補助グラフを構成

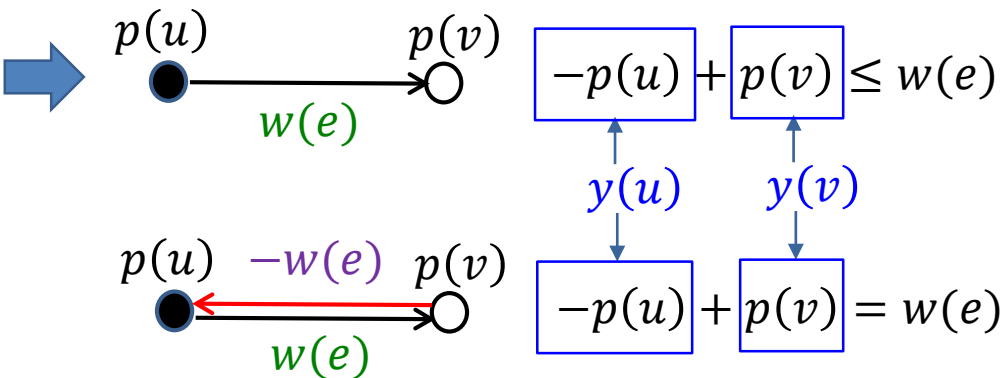
($e \in M$ に逆向き枝を 追加)

➡ 負閉路がないので, $\exists p \in \mathbf{R}^V$

$$\begin{aligned} p(s) + l(e) &\geq p(t) \\ (e = (s, t): \text{有向枝}) \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} l(e) &= w(e) && \text{if } e : \text{順向き} \\ l(e) &= -w(e) && \text{if } e : \text{逆向き} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} y(u) + y(v) &\leq w(e) \quad \text{for } e \in E \\ y(u) + y(v) &= w(e) \quad \text{for } e \in M \end{aligned}$$

LP

$$\begin{aligned} \text{Min.} \quad & \sum_{e \in E} w(e)x(e) \\ \text{Sub. to} \quad & \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V) \\ & x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{aligned}$$

Dual-LP

$$\begin{aligned} \text{Max.} \quad & \sum_{v \in U \cup V} y(v) \\ \text{Sub. to} \quad & y(u) + y(v) \leq w(e) \\ & (e = (u, v) \in E) \end{aligned}$$

最小重み完全マッチング M

$$\begin{aligned} y(u) + y(v) &\leq w(e) \quad \text{for } e \in E \\ y(u) + y(v) &= w(e) \quad \text{for } e \in M \end{aligned}$$

- $x = \chi_M$ は **LP** の実行可能解
- y は **Dual-LP** の実行可能解
- 相補性条件を満たす

➔ x, y は最適解

任意の w に対して
LP は整数最適解を持つ

$$\begin{aligned} \sum_{e \in \delta(v)} x(e) &= 1 \quad (v \in U \cup V) \\ x(e) &\geq 0 \quad (e \in E) \end{aligned}$$

は完全マッチング多面体

LP

$$\begin{aligned} \text{Min.} \quad & \sum_{e \in E} w(e)x(e) \\ \text{Sub. to} \quad & \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad (v \in U \cup V) \\ & x(e) \geq 0 \quad (e \in E) \end{aligned}$$

Dual-LP

$$\begin{aligned} \text{Max.} \quad & \sum_{v \in U \cup V} y(v) \\ \text{Sub. to} \quad & y(u) + y(v) \leq w(e) \\ & (e = (u, v) \in E) \end{aligned}$$

参考 この証明により, 以下も言える:

任意の**整数**ベクトル w に対して
Dual-LP は整数最適解を持つ

このような性質を持つとき, 不等式系 (多面体ではない!)

$$\begin{aligned} \sum_{e \in \delta(v)} x(e) = 1 \quad & (v \in U \cup V) \\ x(e) \geq 0 \quad & (e \in E) \end{aligned}$$

は **完全双対整数性 (Total dual integrality)** を持つという

2部グラフのマッチングのまとめ

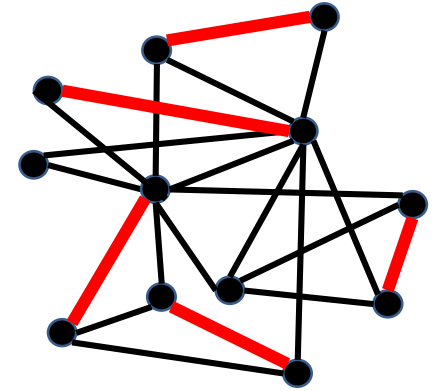
- 増加道を用いた多項式時間アルゴリズム
- 完全マッチング多面体の表現がある
- LP緩和 と 双対問題 が有用

参考：一般グラフのマッチング

入力：グラフ $G=(V, E)$, 枝重み $w(e)$

問題：最大サイズのマッチングは？

最大重みのマッチングは？



- 増加道を用いた多項式時間アルゴリズムが存在

ブロッサムアルゴリズム Edmonds (1965)

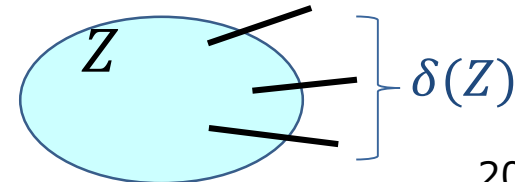
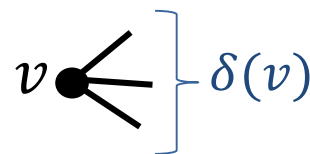
- 多面体の表現

完全マッチング多面体
(完全マッチングの特性ベクトルの凸包)

Edmonds (1965)

=

$$\begin{aligned} \sum_{e \in \delta(v)} x(e) &= 1 & (v \in V) \\ \sum_{e \in \delta(Z)} x(e) &\geq 1 & (Z \subseteq V, |Z|: \text{odd}) \\ x(e) &\geq 0 & (e \in E) \end{aligned}$$



マトロイド上の最適化

マトロイド

$\mathbf{M} = (V, \mathcal{F})$ がマトロイド ($\mathcal{F} \subseteq 2^V$)

Whitney (1935)



$$\emptyset \in \mathcal{F}$$

$$I \subseteq J \in \mathcal{F} \Rightarrow I \in \mathcal{F}$$

$$\forall I, J \in \mathcal{F}, |I| < |J| \Rightarrow \exists e \in J \setminus I \in \mathcal{F}, I \cup \{e\} \in \mathcal{F}$$

独立集合 (independent set) : $I \in \mathcal{F}$

基 (basis, base): 極大な独立集合

本日の話 : 線形マトロイド (≡ 行列)

V : 行列 A の列集合

\mathcal{F} : 線形独立な列集合全体

$$A = \begin{array}{c} \overbrace{\hspace{10em}}^V \\ \begin{array}{|c|c|c|c|c|c|c|c|c|c|} \hline 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ \hline 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ \hline 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \hline \end{array} \end{array}$$

マトロイド上の最適化

入力: (線形) マトロイド $\mathbf{M} = (V, \mathcal{F})$, 非負重み $w(v)$ ($v \in V$)

問題: 最大重みの独立集合は?

$w(v_1) \geq w(v_2) \geq \dots \geq w(v_n)$ とソートしておく

貪欲アルゴリズム

$I = \emptyset$ と初期化

for $i = 1, 2, \dots, n$

 if $I + v_i \in \mathcal{F}$, $I \leftarrow I + v_i$

I を出力

V

1	0	0	0	0	1	0	0	1	0
1	1	0	0	0	0	0	0	0	1
0	1	1	0	0	0	0	0	0	0
0	0	1	1	0	0	0	0	0	1
0	0	0	1	1	0	1	0	1	0
0	0	0	0	1	1	0	1	0	0
	5	6	9	1	4	...			

最適性の証明

$$w(v_1) \geq w(v_2) \geq \dots \geq w(v_n)$$

定理

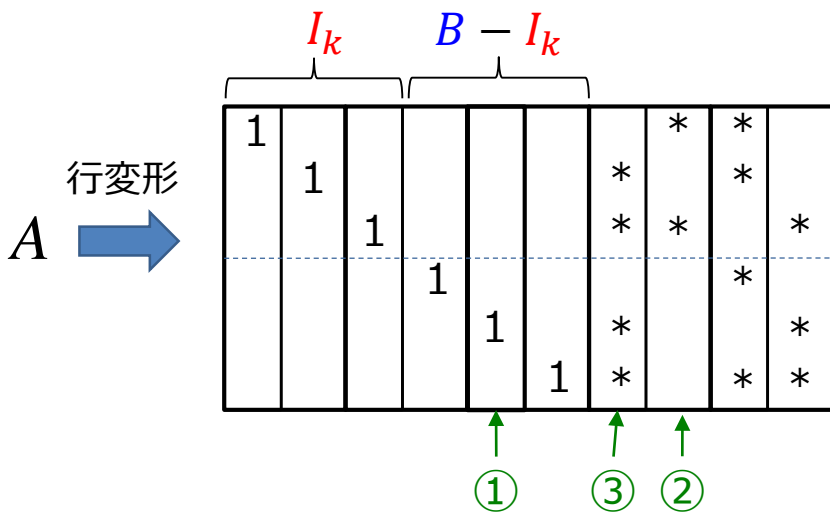
$\forall k, I_k$ は最大重み基に含まれる
 \swarrow
 $i = k$ まで for 文を適用した I

$I = \emptyset$ と初期化
 for $i = 1, 2, \dots, n$
 | if $I + v_i \in \mathcal{F}$,
 I を出力

帰納法 ($k = 0$ のときは明らか)

I_k が最大重み基 B に含まれると仮定

v_{k+1} がどこにあるかで場合分け



① $v_{k+1} \in B - I_k$
 $I_{k+1} = I_k + v_{k+1}$ は B に含まれるのでOK

② $I_k + v_{k+1} \notin \mathcal{F}$
 $I_{k+1} = I_k$ は B に含まれるのでOK

③ それ以外
 $\exists x \in B - I_k, B' := B - x + v_{k+1}$ は基
 $w(v_{k+1}) \geq w(x)$

$\rightarrow B'$ は最大重み基

$I_{k+1} = I_k + v_{k+1}$ は B' に含まれるのでOK

独立集合多面体

独立集合多面体
(独立集合の特性ベクトルの凸包)

=

$$\begin{aligned} \sum_{v \in U} x(v) &\leq r(U) && (U \subseteq V) \\ x(v) &\geq 0 && (v \in V) \end{aligned}$$

Edmonds (1970)

ランク関数

$$r(U) := \max\{|I| : I \subseteq U, I \in \mathcal{F}\}$$

Remarks

- \subseteq は簡単. \supseteq が非自明.
- 不等式は指数個ある
- 不等式系は, 完全双対整数性を持つ