

離散最適化基礎論 第 13 回
一般グラフの最小費用完全マッチング：アルゴリズム (詳細)

岡本 吉央
okamotoy@uec.ac.jp

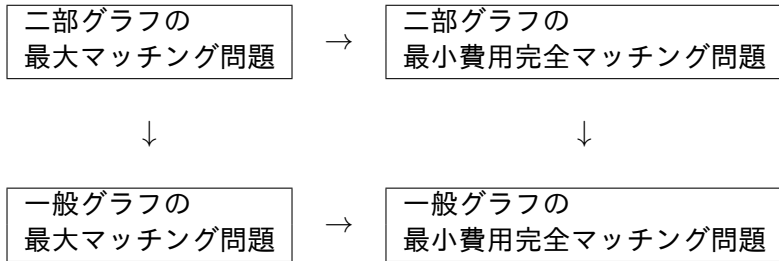
電気通信大学

2021 年 1 月 26 日

最終更新：2021 年 1 月 29 日 21:16

- | | | |
|---|----------------------|---------|
| 1 | マッチングの用語 | (10/6) |
| 2 | 二部グラフの最大マッチング | (10/13) |
| 3 | 二部グラフの最大マッチング：アルゴリズム | (10/20) |
| 4 | 一般グラフの最大マッチング | (10/27) |
| ★ | 祝日 のため 休み | (11/3) |
| 5 | 一般グラフの最大マッチング：アルゴリズム | (11/10) |
| 6 | 線形計画法の復習 | (11/17) |
| ★ | 調布祭片付け のため 休み | (11/24) |
| 7 | 整数計画法の復習 | (12/1) |

- 8 二部グラフの最小費用完全マッチング : 線形計画法 (12/8)
- ★ 国際会議 のため 休み (12/15)
- 9 二部グラフの最小費用完全マッチング : アルゴリズム (12/22)
- 10 一般グラフの最小費用完全マッチング : 線形計画法 (1/5)
- 11 一般グラフの最小費用完全マッチング : 完全整数双対性 (1/12)
- 12 一般グラフの最小費用完全マッチング : アルゴリズム (概要) (1/19)
- 13 一般グラフの最小費用完全マッチング : アルゴリズム (詳細) (1/26)
- 14 予備 (2/2)



この講義で行うこと

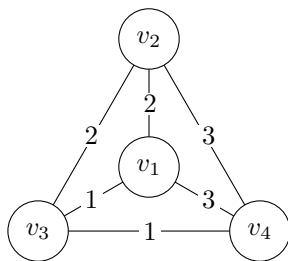
「これら4つの問題は多項式時間で解けること」の説明

重要な考え方

- ▶ 最適化における**最大最小定理** (強双対性)
- ▶ 費用無し問題のアルゴリズム + 線形計画法 ⇔ 費用有り問題のアルゴリズム (**主双対法**)

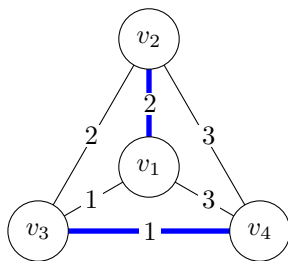
定義：最小費用完全マッチング問題 (minimum-cost perfect matching problem)

- ▶ 入力：無向グラフ $G = (V, E)$ ，非負辺費用関数 $c: E \rightarrow \mathbb{R}$
- ▶ 出力： G の完全マッチング M で，辺費用和が最小のもの (を1つ)
(完全マッチングが存在しない場合，「存在しない」と出力)



定義：最小費用完全マッチング問題 (minimum-cost perfect matching problem)

- ▶ 入力：無向グラフ $G = (V, E)$ ，非負辺費用関数 $c: E \rightarrow \mathbb{R}$
- ▶ 出力： G の完全マッチング M で，辺費用和が最小のもの (を1つ)
(完全マッチングが存在しない場合，「存在しない」と出力)



前回の内容

- ▶ 一般グラフの最小費用完全マッチング問題を解くためのアルゴリズムを記述した
- ▶ そのアルゴリズムが停止したとき、正しい出力 (最小費用完全マッチング) が得られることを証明した

今回の内容

- ▶ そのアルゴリズムが多項式時間アルゴリズムであることを証明する

$$\mathcal{C} = \{S \subseteq V \mid |S| \geq 3, |V - S| \geq 3, |S| \text{ が奇数} \}$$
 とする

(IP') : 奇カット不等式を追加した整数計画問題

$$\begin{array}{ll}
 \text{minimize} & \sum_{e \in E} c_e x_e \\
 \text{subject to} & \sum_{e \in \delta(v)} x_e = 1 \quad (\forall v \in V), \\
 & \sum_{e \in \delta(S)} x_e \geq 1 \quad (\forall S \in \mathcal{C}), \\
 & x_e \in \{0, 1\} \quad (\forall e \in E)
 \end{array}$$

性質 (第 10 回講義で証明)

(IP) の許容領域 = (IP') の許容領域

(LP') : (IP') の線形計画緩和

$$\begin{array}{ll} \text{minimize} & \sum_{e \in E} c_e x_e \\ \text{subject to} & \sum_{e \in \delta(v)} x_e = 1 \quad (\forall v \in V), \\ & \sum_{e \in \delta(S)} x_e \geq 1 \quad (\forall S \in \mathcal{C}), \\ & x_e \geq 0 \quad (\forall e \in E) \end{array}$$

定理 (第 11 回講義で証明)

(Edmonds '65)

任意の無向グラフ $G = (V, E)$ に対して,
 (LP') の最適解で, (IP) の許容解となるものが存在する

- ▶ この定理から,
 一般グラフの最小費用完全マッチング問題に対しても,
 主双対法が作れる (ような気がする) ← 前回の内容

$$\begin{array}{ccc}
 \boxed{\text{(IP) の最適値}} & \geq & \boxed{\text{(LP) の最適値}} \\
 \parallel & & \wedge \\
 \boxed{\text{(IP') の最適値}} & = & \boxed{\text{(LP') の最適値}}
 \end{array}$$

主双対法のアルゴリズムを設計するためには、
(LP') の双対問題を考える必要がある

(DLP') : (LP') の双対問題

変数は、各 $v \in V$ に対する y_v と
各 $S \in \mathcal{C}$ に対する z_S

$$\begin{aligned} \text{maximize} \quad & \sum_{v \in V} y_v + \sum_{S \in \mathcal{C}} z_S \\ \text{subject to} \quad & y_u + y_v + \sum_{\substack{S \in \mathcal{C}, \\ e \in \delta(S)}} z_S \leq c_e \quad (\forall e = \{u, v\} \in E), \\ & z_S \geq 0 \quad (\forall S \in \mathcal{C}) \end{aligned}$$

不変条件：アルゴリズムの実行中， x, y, z は次の条件を満たし続ける

- ▶ $x \in \{0, 1\}^E$
- ▶ y, z は (DLP') の許容解である
- ▶ x と y, z は相補性条件を満たす

停止条件：次の条件を満たしたら，アルゴリズムは停止する

- ▶ x は (LP') の許容解である

相補性定理の帰結

アルゴリズムが停止したとき，
 x は (LP') の最適解で， y, z は (DLP') の最適解である

さらに， $x \in \{0, 1\}^E$ なので， x は (IP) の最適解である

我々の目標

一般グラフの最小費用完全マッチング問題を 多項式時間で解くこと

- ▶ そのために、主双対法を使いたい
- ▶ つまり、(IP) と (DLP') を同時に解きたい
- ▶ (DLP') の許容解は $y \in \mathbb{R}^V$ と $z \in \mathbb{R}^C$ で表される

問題点

$|C|$ はグラフのサイズ ($|V| + |E|$) に対して、指数関数的に大きい

$\therefore z$ を表現するだけで、多項式時間よりも大きな時間がかかる

問題点

$|C|$ はグラフのサイズ ($|V| + |E|$) に対して、指数関数的に大きい

$\therefore z$ を表現するだけで、多項式時間よりも大きな時間がかかる

問題点の克服法

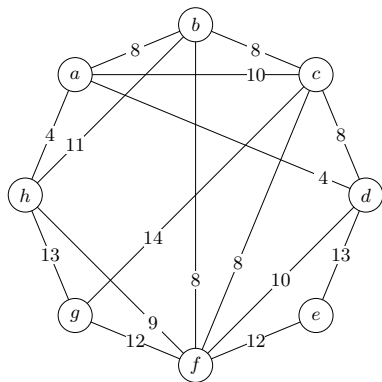
z を格納するときに、

- ▶ $z_S = 0$ となる $S \in C$ は無視して、
- ▶ $z_S > 0$ となる $S \in C$ だけ格納する

いまから説明するアルゴリズムでは、

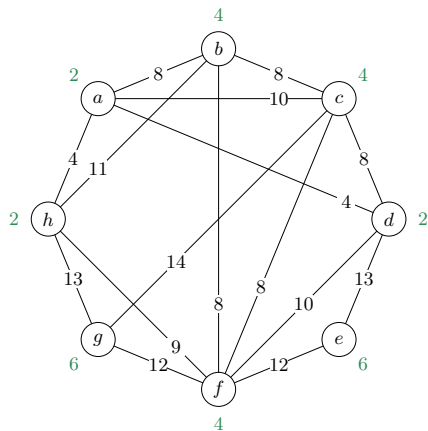
- ▶ このようにしてもちゃんと解けることを説明する
- ▶ アルゴリズムの動作中、 $z_S > 0$ となる $S \in C$ の数がグラフのサイズの多項式にしかならないことも保証できる

↑ 今日の内容 ↑



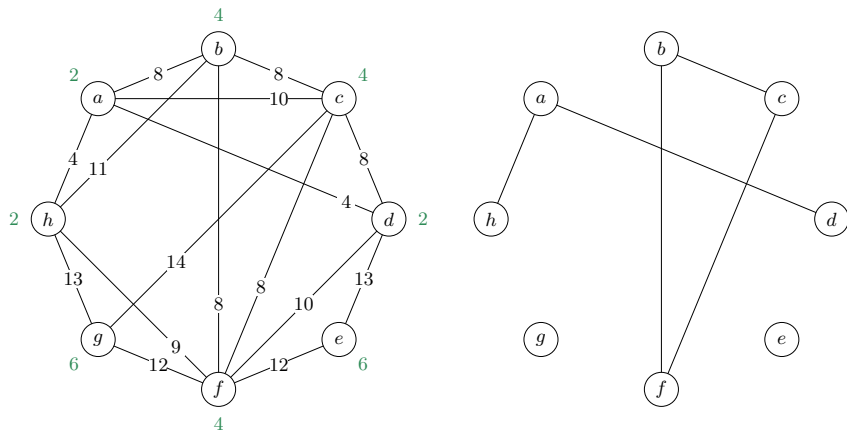
各辺に費用がついている

主双対法：例 (1)



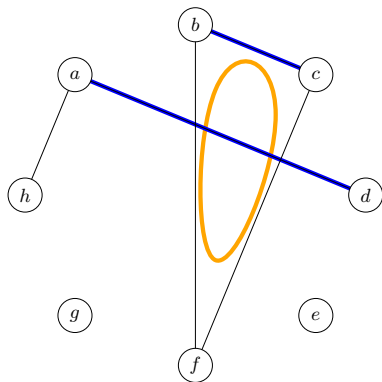
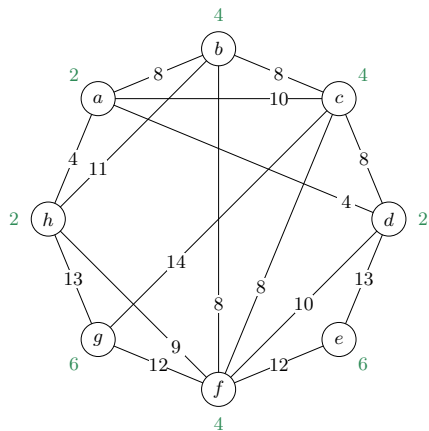
適当に双対変数 y の値を定める ($z = 0$ とする)

主双対法：例 (1)



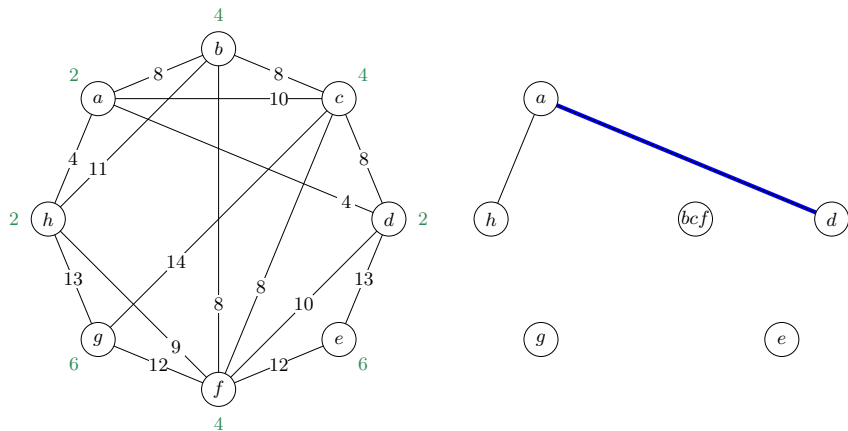
$y_u + y_v = c_{u,v}$ となる辺 $\{u, v\}$ 全体から成るグラフ H を作る

主双対法：例 (1)



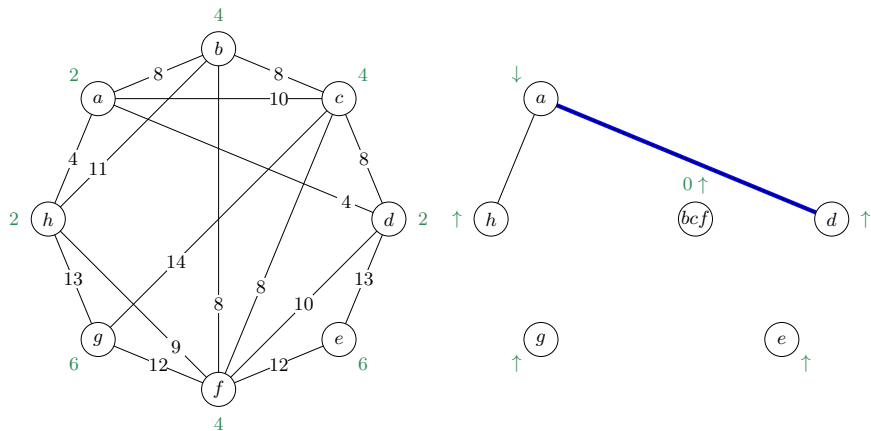
H の最大マッチング M を見つける

主双対法：例 (1)



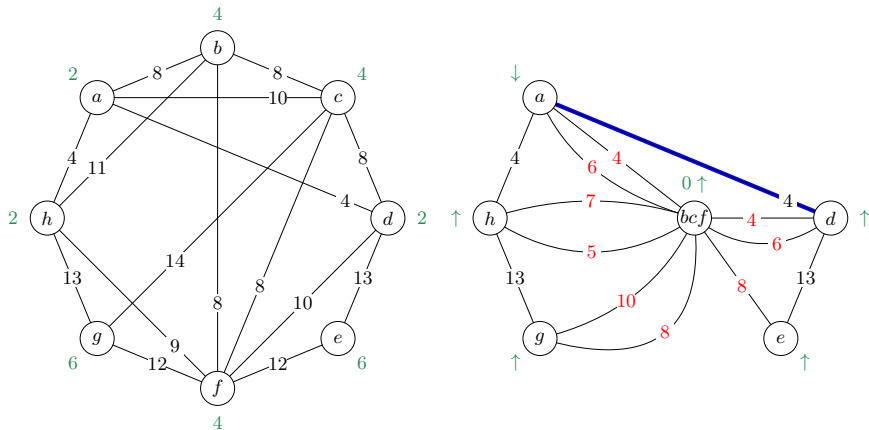
M に関する花 C がある $\Rightarrow C$ を縮約する

主双対法：例 (1)



双対変数の更新を行う

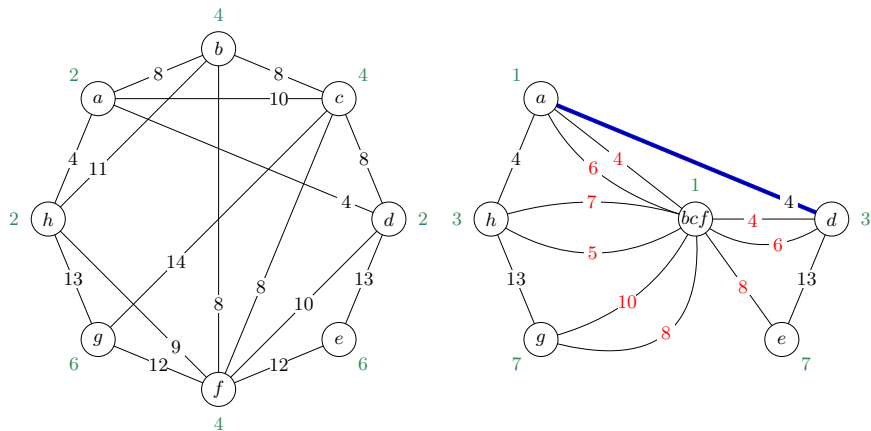
主双対法：例 (1)



ただし、縮約後のグラフにおける費用も更新する

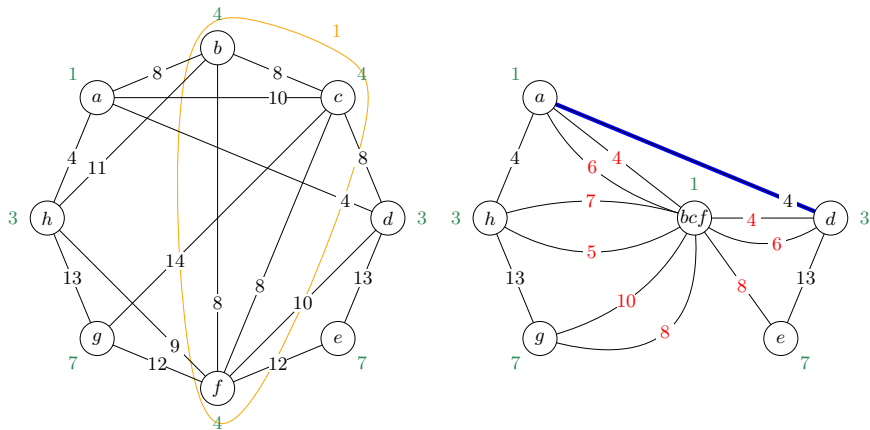
$$c'_{u,v} := c_{u,v} - y_v \quad (v \text{ は花に含まれる頂点})$$

主双対法：例 (1)

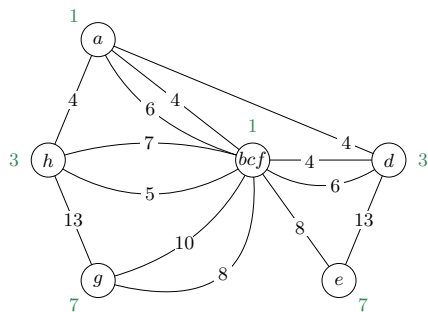


この例では, $\varepsilon = 1$

主双対法：例 (1)

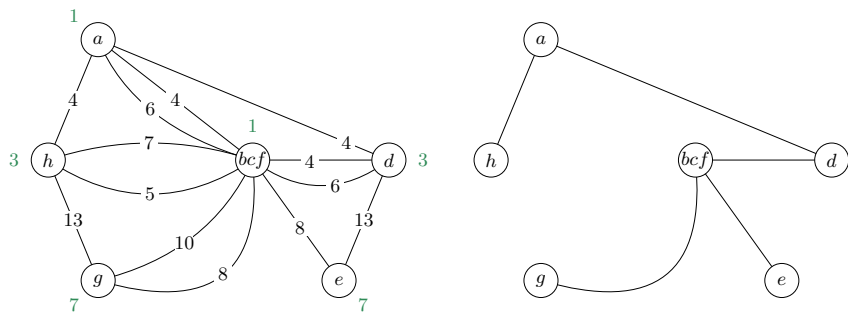


G において、双対変数は次のように解釈される (口頭説明)

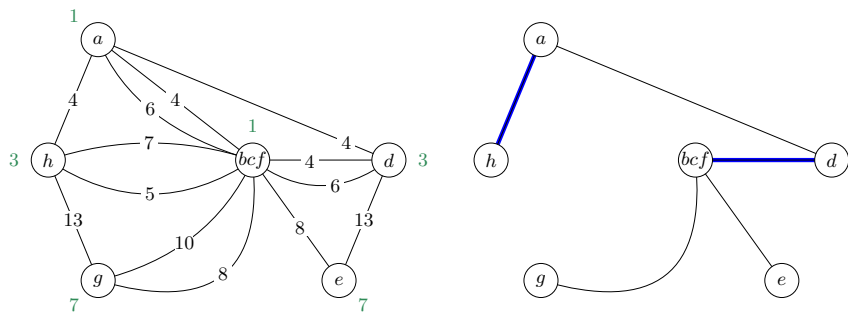


このグラフを G として、各頂点 v に双対変数 y_v が与えられている

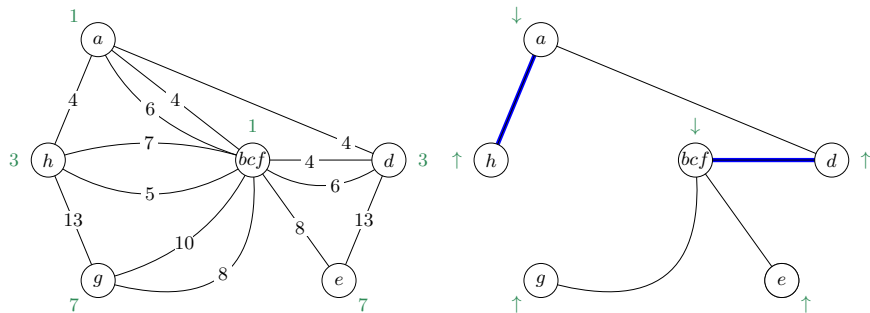
主双対法：例 (2)



$y_u + y_v = c_{u,v}$ となる辺 $\{u, v\}$ 全体から成るグラフ H を作る

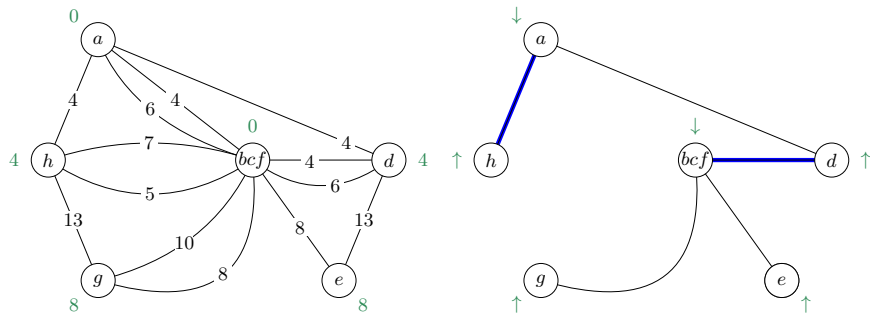


H の最大マッチングを見つける



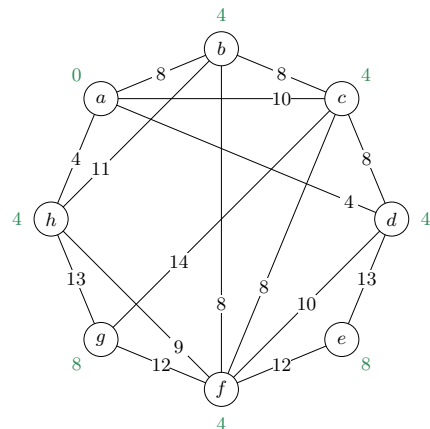
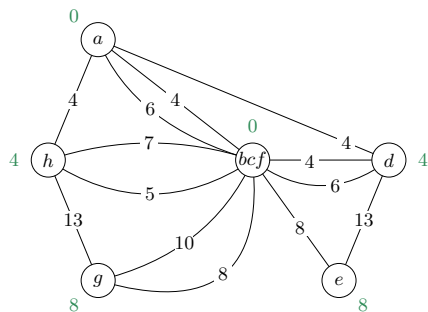
双対変数の更新を行う

主双対法：例 (2)



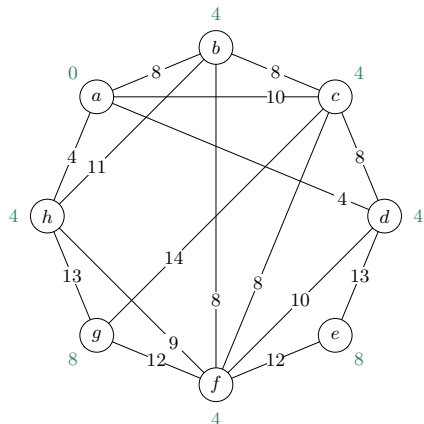
$y_{bcf} = z_{\{b,c,f\}} \geq 0$ なので、 $y_{bcf} \geq 0$ であることに注意

主双対法：例 (2)



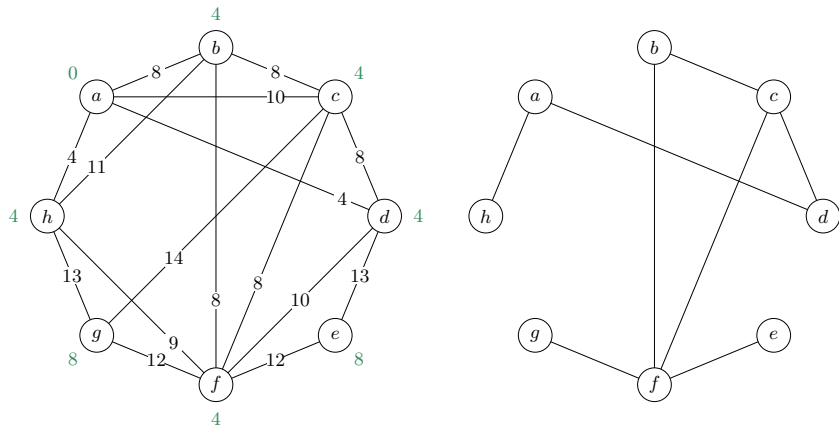
$y_{bcf} = z_{\{b,c,f\}} = 0$ なので、 $\{b, c, f\}$ の縮約を戻す

主双対法：例 (3)

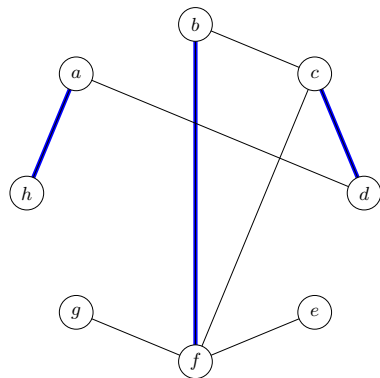
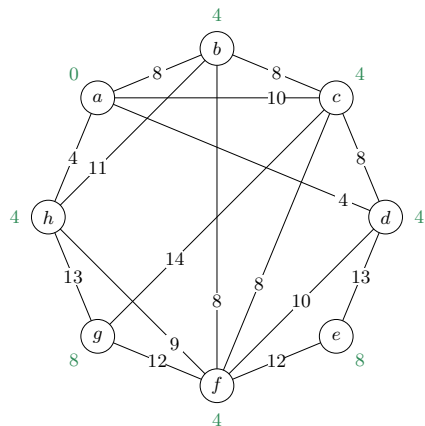


このグラフを G として、各頂点 v に双対変数 y_v が与えられている

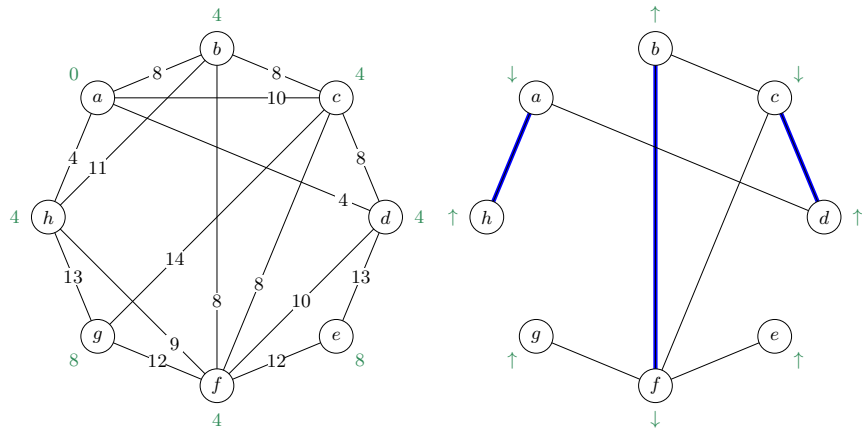
主双対法：例 (3)



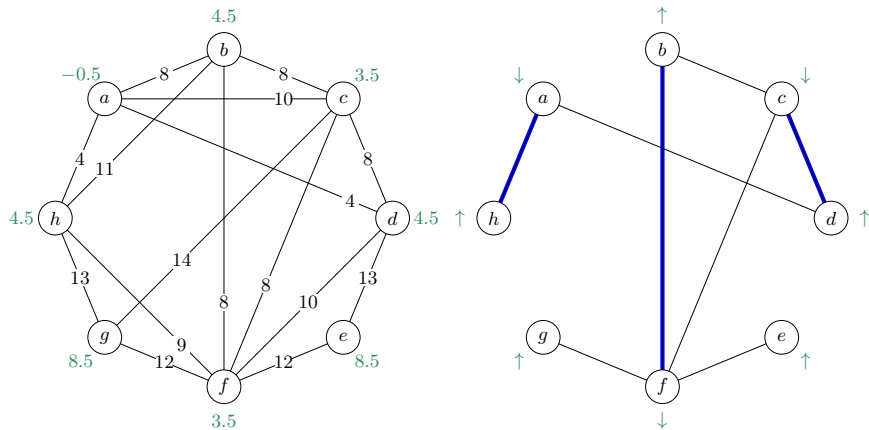
$y_u + y_v = c_{u,v}$ となる辺 $\{u, v\}$ 全体から成るグラフ H を作る



H の最大マッチングを見つける

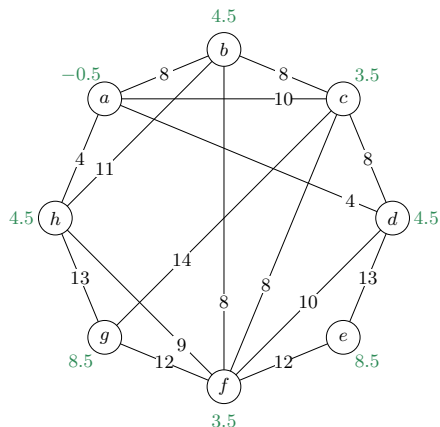


双対変数の更新を行う



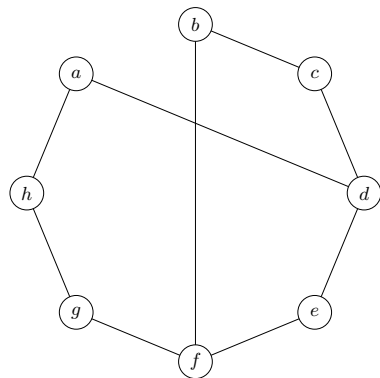
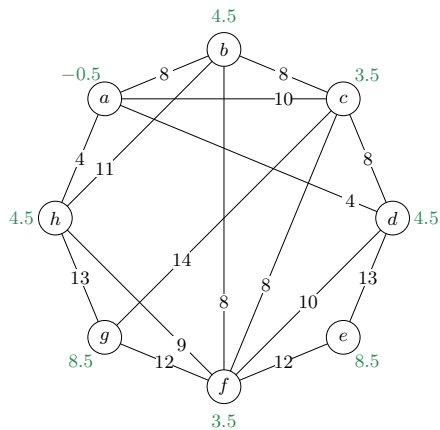
双対変数の更新を行う

主双対法：例 (4)



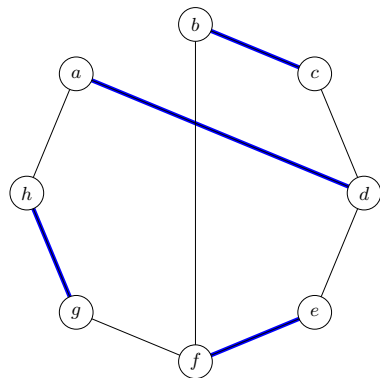
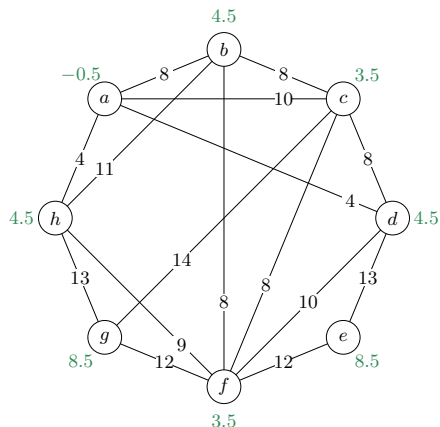
このグラフを G として、各頂点 v に双対変数 y_v が与えられている

主双対法：例 (4)



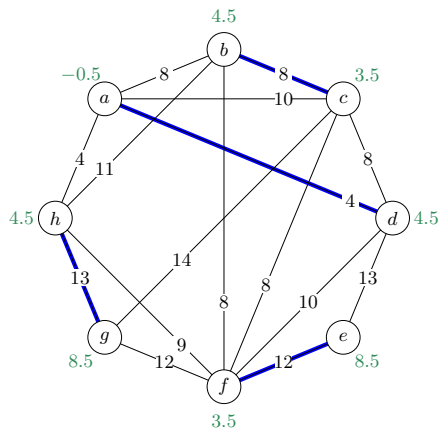
$y_u + y_v = c_{u,v}$ となる辺 $\{u, v\}$ 全体から成るグラフ H を作る

主双対法：例 (4)



H の最大マッチングを見つける
⇨ 完全マッチングが見つかった (終了)

主双対法：例 (最終的に得られた 最小費用完全マッチング)



入力：グラフ $G = (V, E)$ ，辺費用 $c: E \rightarrow \mathbb{R}$

出力： G の最小費用完全マッチング $M \subseteq E$ ，(DLP') の最適解 y, z

主双対法

初期化

- ▶ $M := \emptyset$
- ▶ すべての $S \in \mathcal{C}$ に対して， $z_S := 0$
- ▶ すべての $v \in V$ に対して， $y_v := \frac{1}{2} \cdot \min\{c_{u,v} \mid \{u, v\} \in E\}$

H の構成と M の更新

- 1 グラフ $H = (V, E')$ を $E' = \{\{u, v\} \in E \mid y_u + y_v = c_{u,v}\}$ で構成
- 2 H の最大マッチングを計算して， M とする (第5回講義参照)
(同時に， M に関する花もいくつか得られる)
- 3 M が完全マッチング \Rightarrow 終了

主双対法 (続き)

G の更新 : M に関する花 C が得られているとき

- 1 $G := G/C$ とする
- 2 新しい G において, c を次のように設定

$$c_{u,v} := \begin{cases} \min\{c_{u,w} - y_w \mid w \in C\} & (u \notin C, v \text{ は縮約で得られた頂点}) \\ c_{u,v} & (\text{それ以外}) \end{cases}$$

- 3 新しい G に対する双対許容解 y を次のように構成

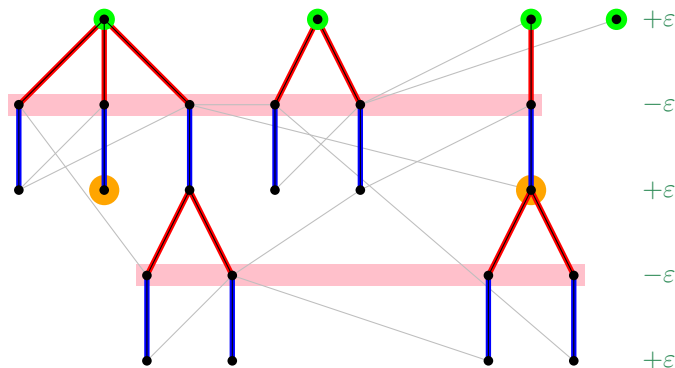
$$y_v := \begin{cases} y_v & (v \notin C) \\ 0 & (v \text{ が縮約で得られた頂点}) \end{cases}$$

主双対法 (続き)

双対許容解の更新

- 1 y, z を更新 (方法は後述)
- 2 縮約で得られた頂点 v に対して $y_v = 0$ であるとき
 - ▶ $G :=$ 頂点 v の縮約を解除して得られるグラフ
(M の辺も縮約から復元, c も復元)
 - ▶ $z_C := 0$ (ただし, C を縮約して v が得られた)
- 3 「 H の構成と M の更新」に戻る

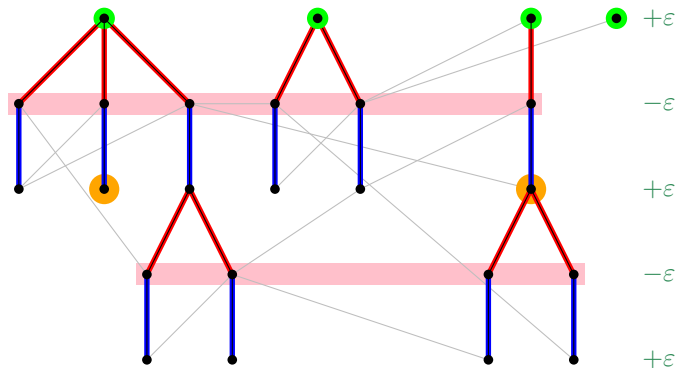
y の更新



ϵ を定めるときの制約

- ▶ 任意の辺 $\{u, v\}$ に対して, $y_u + y_v \leq c_{u,v}$
- ▶ 縮約で得られた頂点 v に対して, $y_v \geq 0$

z の更新



この反復において、花 C を縮約して、頂点 v が作られたとき

- ▶ $z_C := y_v > 0$

性質：主双対法の正当性

(前回証明済)

主双対法が停止したとき，
得られる M は最小費用完全マッチングであり，
得られる y, z は (DLP') の最適解である

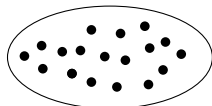
つまり，主双対法が停止すれば，主双対法の出力は正しい

- ① 前回の復習
- ② 一般グラフの最小費用完全マッチング：ラミナ族
- ③ 一般グラフの最小費用完全マッチング：計算量
- ④ この講義のまとめ

小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

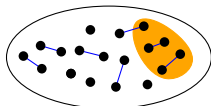
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

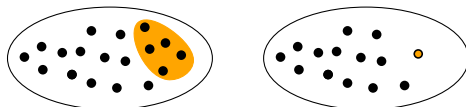
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

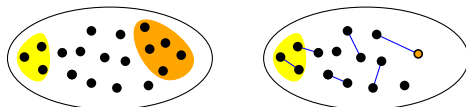
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

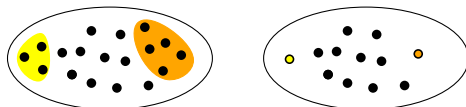
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

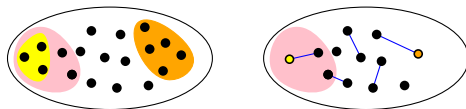
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

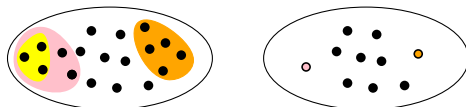
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

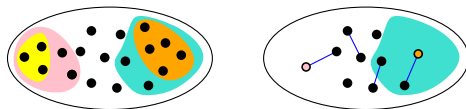
アルゴリズムの動き (イメージ)



小目標

$z_S > 0$ を満たす $S \in \mathcal{C}$ の数が大きくないことを証明する

アルゴリズムの動き (イメージ)



アルゴリズム実行中の任意の時点において、次のように $C_{>0}$ を定義

$$C_{>0} = \{S \in \mathcal{C} \mid z_S > 0\}$$

(時点によって、 $C_{>0}$ は変化する)

性質： $C_{>0}$ のラミナ性

アルゴリズム実行中の任意の時点において、 $C_{>0}$ は次を満たす

$$S, T \in C_{>0} \text{ ならば, } \begin{cases} S \subseteq T & \text{であるか,} \\ S \supseteq T & \text{であるか,} \\ S \cap T = \emptyset & \text{である} \end{cases}$$

これは、アルゴリズムの動きから正しいと分かる

$\mathcal{C}_{>0}$ の満たす性質を持つ集合族はラミナ族と呼ばれる

定義：ラミナ族 (laminar family)

有限集合 V の部分集合族 $\mathcal{F} \subseteq 2^V$ がラミナ族であるとは、次の条件を満たすこと

$$S, T \in \mathcal{F} \text{ ならば, } \begin{cases} S \subseteq T & \text{であるか,} \\ S \supseteq T & \text{であるか,} \\ S \cap T = \emptyset & \text{である} \end{cases}$$

例： $V = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $\mathcal{F} = \{\{1\}, \{1, 2\}, \{3\}, \{3, 4\}, \{3, 4, 5\}, \{4\}\}$

1 2 3 4 5 6

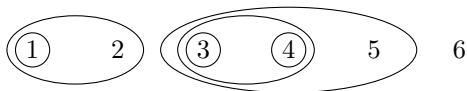
$\mathcal{C}_{>0}$ の満たす性質を持つ集合族はラミナ族と呼ばれる

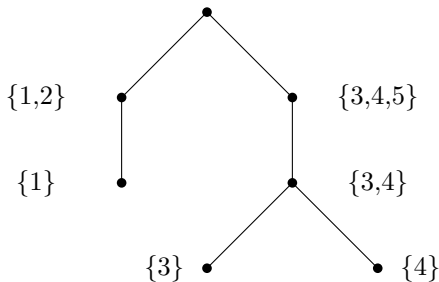
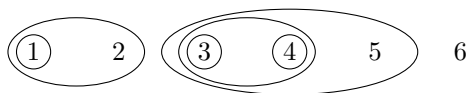
定義：ラミナ族 (laminar family)

有限集合 V の部分集合族 $\mathcal{F} \subseteq 2^V$ がラミナ族であるとは、次の条件を満たすこと

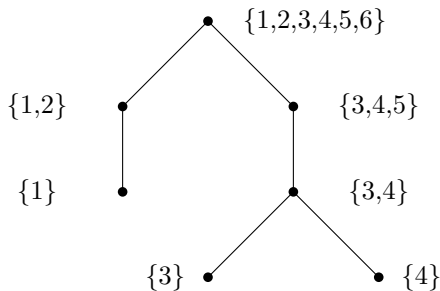
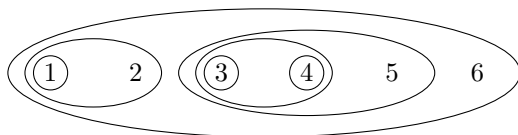
$$S, T \in \mathcal{F} \text{ ならば, } \begin{cases} S \subseteq T & \text{であるか,} \\ S \supseteq T & \text{であるか,} \\ S \cap T = \emptyset & \text{である} \end{cases}$$

例： $V = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $\mathcal{F} = \{\{1\}, \{1, 2\}, \{3\}, \{3, 4\}, \{3, 4, 5\}, \{4\}\}$





注： $\emptyset \in \mathcal{F}$ のとき， \emptyset は図示されない



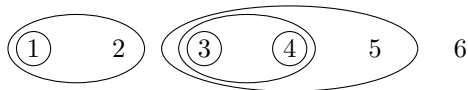
注： $\emptyset \in \mathcal{F}$ のとき、 \emptyset は図示されない

有限集合 V , 集合族 $\mathcal{F} \subseteq 2^V$

性質：ラミナ族の要素数の上界

$$\mathcal{F} \text{ がラミナ族} \Rightarrow |\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 2|V| - 1$$

例： $|V| = 6$, $|\mathcal{F} - \{\emptyset\}| = 6$, $2|V| - 1 = 11$



有限集合 V , 集合族 $\mathcal{F} \subseteq 2^V$

性質：ラミナ族の要素数の上界

$$\mathcal{F} \text{ がラミナ族} \Rightarrow |\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 2|V| - 1$$

証明： $|V|$ に関する帰納法

- ▶ $|V| = 1$ のとき ($V = \{1\}$ とする),
ありうるラミナ族 \mathcal{F} は以下の4つに限られる

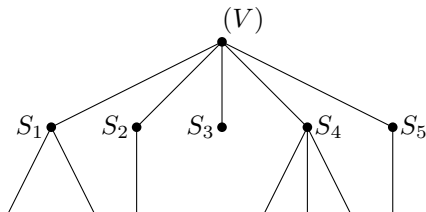
$$\mathcal{F} = \emptyset, \quad \mathcal{F} = \{\emptyset\}, \quad \mathcal{F} = \{\emptyset, \{1\}\}, \quad \mathcal{F} = \{\{1\}\}$$

- ▶ どの場合であっても, $|\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 1 = 2|V| - 1$

$|V| = n \geq 2$ のとき ($|V| < n$ のときは正しいと仮定)

- ▶ ラミナ族 \mathcal{F} を根付き木で表現したとき、
根の子に対応する \mathcal{F} の要素を S_1, S_2, \dots, S_k とする
- ▶ ラミナ族の定義と根付き木表現の構成法から、 $S_i \cap S_j = \emptyset$ ($\forall i \neq j$)
- ▶ ここで、次の集合族を考える

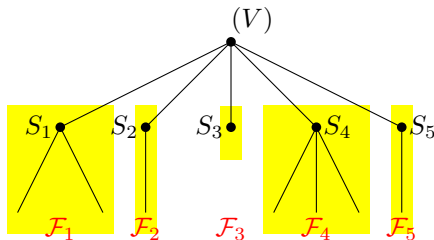
$$\mathcal{F}_i = \{S \in \mathcal{F} \mid S \subseteq S_i\}$$



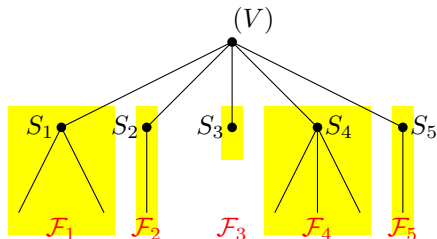
$|V| = n \geq 2$ のとき ($|V| < n$ のときは正しいと仮定)

- ▶ ラミナ族 \mathcal{F} を根付き木で表現したとき、
根の子に対応する \mathcal{F} の要素を S_1, S_2, \dots, S_k とする
- ▶ ラミナ族の定義と根付き木表現の構成法から、 $S_i \cap S_j = \emptyset$ ($\forall i \neq j$)
- ▶ ここで、次の集合族を考える

$$\mathcal{F}_i = \{S \in \mathcal{F} \mid S \subseteq S_i\}$$



- このとき、各 $\mathcal{F}_i \subseteq 2^{S_i}$ はラミナ族で、
各 $S \in \mathcal{F} - \{V, \emptyset\}$ は、 $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_k$ の中のちょうど1つに含まれる



- したがって、帰納法の仮定より、

$$|\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 1 + \sum_{i=1}^k |\mathcal{F}_i - \{\emptyset\}| \leq 1 + \sum_{i=1}^k (2|S_i| - 1)$$

- 場合分け $\rightarrow |V| = \sum_{i=1}^k |S_i|$ かどうか

場合 1 : $|V| = \sum_{i=1}^k |S_i|$ のとき

▶ $k \geq 2$ となるので,

$$|\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 1 + \sum_{i=1}^k (2|S_i| - 1) \leq 1 + 2|V| - k \leq 2|V| - 1$$

場合 2 : $|V| > \sum_{i=1}^k |S_i|$ のとき

▶ $\sum_{i=1}^k |S_i| \leq |V| - 1$ となり, $k \geq 1$ なので

$$|\mathcal{F} - \{\emptyset\}| \leq 1 + \sum_{i=1}^k (2|S_i| - 1) \leq 1 + (2|V| - 1) - k \leq 2|V| - 1$$

これで証明が終わる

□

アルゴリズム実行中の任意の時点において、次のように $\mathcal{C}_{>0}$ を定義

$$\mathcal{C}_{>0} = \{S \in \mathcal{C} \mid z_S > 0\}$$

(時点によって、 $\mathcal{C}_{>0}$ は変化しうる)

まとめ

アルゴリズム実行中の任意の時点において

- ▶ $\mathcal{C}_{>0}$ はラミナ族
- ▶ $\therefore |\mathcal{C}_{>0}| \leq 2|V|$

つまり、 $z_S > 0$ である $S \in \mathcal{C}$ の数は入力サイズの多項式以下

- ① 前回の復習
- ② 一般グラフの最小費用完全マッチング：ラミナ族
- ③ 一般グラフの最小費用完全マッチング：計算量
- ④ この講義のまとめ

主双対法では

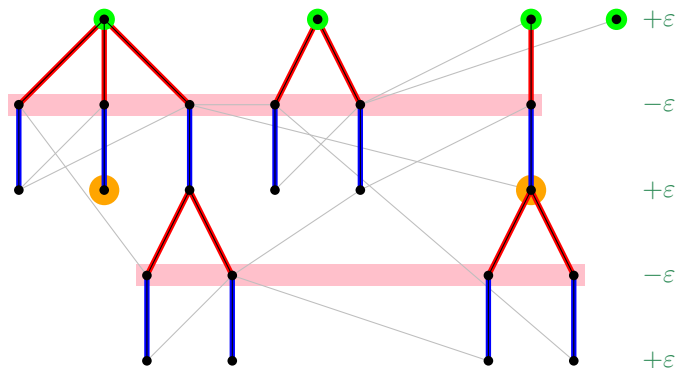
- ▶ 「一般グラフの最大マッチング問題」を解くアルゴリズムを繰り返す, 実行する
- ▶ 双対許容解の更新を繰り返す, 実行する
- ▶ 花の縮約や, 縮約の解除を繰り返す, 実行する

これらが何回行われるか, 考える

補足 (第5回講義の内容, Edmonds '65)

一般グラフの最大マッチング問題は多項式時間で解ける

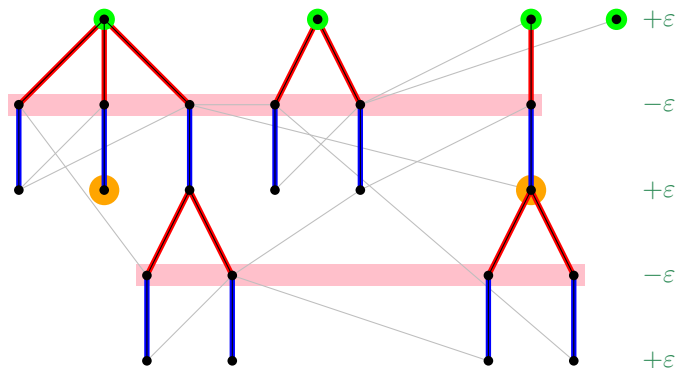
y の更新



ϵ を定めるときの制約

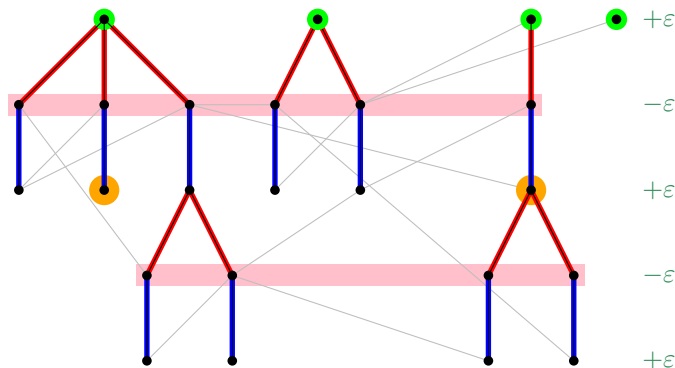
- ▶ 任意の辺 $\{u, v\}$ に対して, $y_u + y_v \leq c_{u,v}$
- ▶ 縮約で得られた頂点 v に対して, $y_v \geq 0$

y の更新



$y_u + y_v = c_{u,v}$ を満たす辺 $\{u, v\}$ ができた \Rightarrow

- ▶ 次の反復で、最大マッチングの要素数が 1 以上増加する

y の更新

縮約で得られた頂点 v に対して, $y_v = 0$ となった \Rightarrow

- ▶ v の縮約を解除する
- ▶ しかし, 高々 $2|V|$ 回解除すると, 縮約で得られた頂点がなくなる

つまり,

- ▶ 高々 $2|V|$ 回の縮約の解除を行うと,
必ず最大マッチングの要素数が1以上増加する

したがって,

- ▶ 完全マッチングが見つかるまでの反復回数 $\leq 2|V| \cdot |V|/2 = |V|^2$

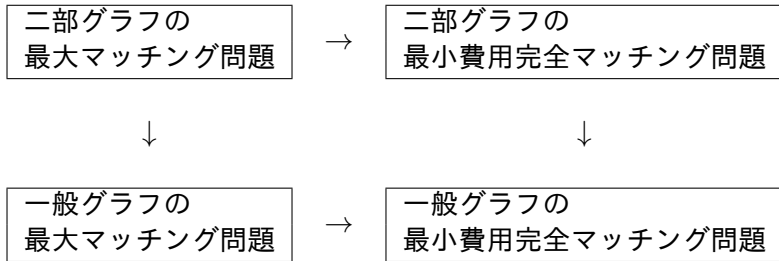
つまり, 主双対法は多項式時間アルゴリズムとなる

定理: 主双対法

(Edmonds '65)

一般グラフの最小費用完全マッチング問題に対する主双対法は多項式時間で必ず最小費用完全マッチングを発見する

- ① 前回の復習
- ② 一般グラフの最小費用完全マッチング：ラミナ族
- ③ 一般グラフの最小費用完全マッチング：計算量
- ④ この講義のまとめ



この講義で行うこと

「これら4つの問題は多項式時間で解けること」の説明

重要な考え方

- ▶ 最適化における**最大最小定理** (強双対性)
- ▶ 費用無し問題のアルゴリズム + 線形計画法 ⇔ 費用有り問題のアルゴリズム (**主双対法**)

この後、組合せ最適化の理論研究はどのように進んでいったか

- ▶ 組合せ最適化において「**連続最適化の技法**」を用いることは当たり前になった
 - ↪ 多面体的組合せ論 (polyhedral combinatorics)
 - ↪ 凸体の幾何学 (convex geometry)
 - ↪ 拡張複雑性 (extension complexity)

- ▶ 主双対法が「**近似アルゴリズムの設計**」や「**オンラインアルゴリズムの設計**」にも適用されるようになり、これも当たり前になった

- ▶ 「花の**縮約**」というアイデアも当たり前となり、同様のアイデアが様々な問題の解決に使われるようになった