

経済学特講II 第8回

競争均衡の計算のための 繰り返しオークションの数理 ---離散凸解析の視点からの理解---

塩浦昭義

今日の内容

- 最小重みテンション問題
- 最適性条件
- アルゴリズム

これまでのおさらいと今後の流れ

- 均衡価格 (と均衡配分) を計算したい
 - とくに unit-demand valuation の場合に注目
- 均衡配分の計算: 最小費用流問題に帰着可能
- 均衡価格の計算: 最小費用流問題の双対に帰着可能

均衡価格の計算方法

- その1: 均衡配分を求める \Rightarrow その情報を使って, 均衡価格を計算
 - 最小費用流問題を解く \Rightarrow 相補性定理の利用
 - 問題点: 効用関数値 (満足度) の情報が必要
- その2: 均衡価格を直接計算
 - 双対問題を直接解く
 - 利点: 効用関数値が不明でも使えるアプローチ

最小重みテンション問題と その最適性条件

双対問題の一般化

最大化: $\sum_{(u,v) \in \tilde{E}} c_{uv} \cdot \min\{q_v - q_u + \gamma_{uv}, 0\} + \sum_{u \in V} b_u q_u$

条件: $q_u - q_v \leq \gamma_{uv} \quad (\forall (u, v) \in E \setminus \tilde{E})$

$$q_t = 0$$

↓ より一般的な問題 (**最大重みテンション問題**) 関数 f_{ij}, f_j は凹関数

最大化 $\sum_{1 \leq i < j \leq n} f_{ij}(q_i - q_j) + \sum_{j=1}^n f_j(q_j)$

条件 $a_{ij} \leq q_i - q_j \leq b_{ij} \quad (1 \leq \forall i < \forall j \leq n)$

$a_j \leq q_j \leq b_j \quad (1 \leq \forall j \leq n)$, 各 q_j は整数

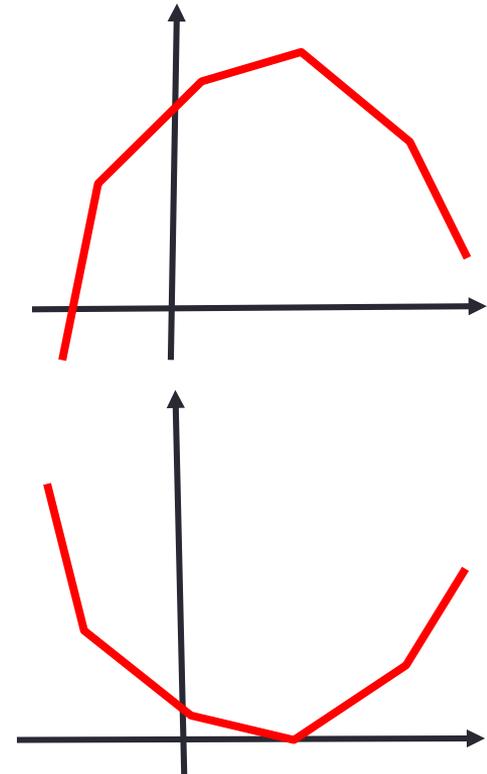
↓ 最小化版 (**最小重みテンション問題**)

関数 g_{ij}, g_j は凸関数

最小化 $\sum_{1 \leq i < j \leq n} g_{ij}(q_i - q_j) + \sum_{j=1}^n g_j(q_j)$

条件 $a_{ij} \leq q_i - q_j \leq b_{ij} \quad (1 \leq \forall i < \forall j \leq n)$

$a_j \leq q_j \leq b_j \quad (1 \leq \forall j \leq n)$, 各 q_j は整数



最小重みテンション問題の最適性条件

記号の定義

$q = (q_1, \dots, q_n)$: 解ベクトル

$g(q) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} g_{ij}(q_i - q_j) + \sum_{j=1}^n g_j(q_j)$ --- 目的関数

$X \subseteq \{1, \dots, n\}$ に対し, ベクトル $e_X \in \{0, 1\}^n$ を以下のように定義:

$$(e_X)_i = \begin{cases} 1 & i \in X \\ 0 & i \notin X \end{cases}$$

定理: ベクトル $q^* = (q_1^*, \dots, q_n^*)$ は最適解

$\zeta \in$ 任意の $X \subseteq \{1, \dots, n\}$ に対し,

$q^* + e_X$ が実行可能解 $\Rightarrow g(q^* + e_X) \geq g(q^*)$

$q^* - e_X$ が実行可能解 $\Rightarrow g(q^* - e_X) \geq g(q^*)$

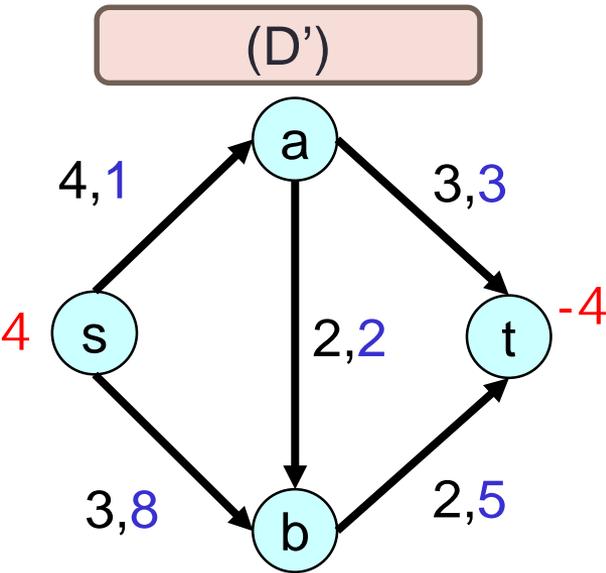
(対偶) ベクトル $q^* = (q_1^*, \dots, q_n^*)$ は最適解でない

$\zeta \in$ ある $X \subseteq \{1, \dots, n\}$ に対し,

$q^* + e_X$ が実行可能解かつ $g(q^* + e_X) < g(q^*)$, または

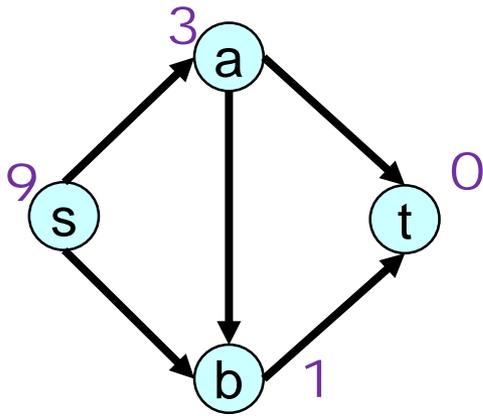
$q^* - e_X$ が実行可能解かつ $g(q^* - e_X) < g(q^*)$

具体例



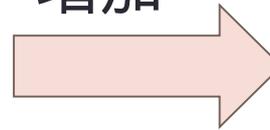
最小化: $-4 \min\{q_a - q_s + 1, 0\}$
 $-3 \min\{q_t - q_a + 3, 0\} - 2 \min\{q_b - q_a + 2, 0\}$
 $-3 \min\{q_b - q_s + 8, 0\} - 2 \min\{q_t - q_b + 5, 0\}$
 $-4q_s + 4q_t$
 条件: $q_t = 0$

最適でない解



目的関数値
 $= -4 \min\{3 - 9 + 1, 0\}$
 $-3 \min\{0 - 3 + 3, 0\}$
 $-2 \min\{1 - 3 + 2, 0\}$
 $-3 \min\{1 - 9 + 8, 0\}$
 $-2 \min\{0 - 1 + 5, 0\}$
 $-4 \cdot 9 + 4 \cdot 0$
 $= -16$

q_a, q_b を 1
 増加



目的関数値
 $= -4 \min\{4 - 9 + 1, 0\}$
 $-3 \min\{0 - 4 + 3, 0\}$
 $-2 \min\{2 - 4 + 2, 0\}$
 $-3 \min\{2 - 9 + 8, 0\}$
 $-2 \min\{0 - 2 + 5, 0\}$
 $-4 \cdot 9 + 4 \cdot 0$
 $= -17$

最適性条件の判定方法

最適性条件の判定方法

定理: ベクトル $q^* = (q_1^*, \dots, q_n^*)$ は最適解

$\zeta \in$ 任意の $X \subseteq \{1, \dots, n\}$ に対し,

$q^* + e_X$ が実行可能解 $\Leftrightarrow g(q^* + e_X) \leq g(q^*)$

$q^* - e_X$ が実行可能解 $\Leftrightarrow g(q^* - e_X) \leq g(q^*)$

$g(q^* + e_X)$ を最大にする X , $g(q^* - e_Y)$ を最大にする Y を計算できれば判定可能

- 単純なやり方: すべて X, Y について試す
 - X, Y の種類は 2^n 個 \Rightarrow 指数時間が必要なので遅い
- 賢いやり方: グラフの **最小s-tカット問題** に帰着
 - 効率的に (多項式時間で) 計算可能

最小s-tカット問題

- **入力**: 有向グラフ $G=(V, E)$, ただし $s, t \in V$
各枝 (u,v) の容量 $c(u,v)$
- **出力**: s-t カットの中で, カット容量が最小のもの (**最小s-tカット**)
- **定義**: 有向グラフの **s-t カット** $(X, V-X)$

$\zeta \in$ グラフの頂点集合の分割,
ただし $s \in X, t \in V - X$

枝集合 $E(X, V - X) = X$ の頂点から
 $V-X$ の頂点に向かう枝すべて

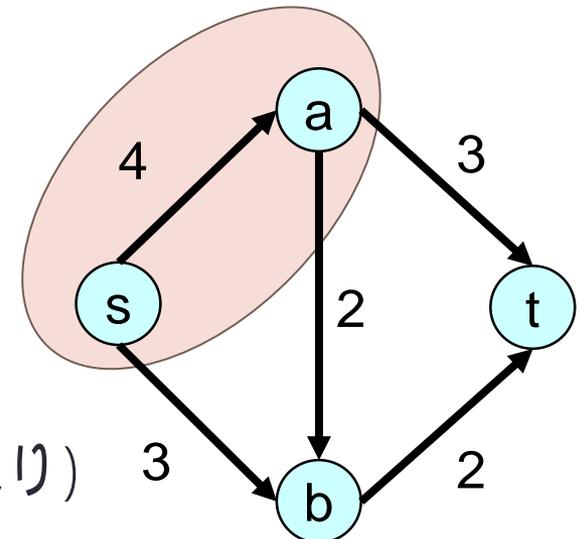
s-t カット X の **カット容量** $c(X, V-X)$

$= E(X, V - X)$ に含まれる枝の容量の和

- 各枝の容量が**非負**ならば, 最小s-tカットは
効率的に計算できる (**最大流最小カット定理**より)

頂点集合 $(\{s,a\}, \{b,t\})$ は
s-t カット

カット容量 $= 3+2+3=8$



局所最小化から最小s-tカットへの帰着(その1)

$$g(q) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} g_{ij}(q_i - q_j) + \sum_{j=1}^n g_j(q_j)$$

「最小化 $g(q + e_X) - g(q)$ 条件 $X \subseteq N$ 」を計算したい

- 考え方: 頂点集合 $V = \{s, t\} \cup N$ のグラフを使う

カット容量 $c(X, N - X) = g(q + e_X) - g(q)$ となるように
枝容量を適切に設定

$$c(X, N - X) = \sum_{i \in X, j \notin X} c(i, j) + \sum_{j \notin X} c(s, j) + \sum_{i \in X} c(i, t)$$

$$g(q + e_X) - g(q)$$

$$= \sum_{\substack{i < j \\ i \in X, j \notin X}} g_{ij}(q_i - q_j + 1) + \sum_{\substack{i < j \\ i \notin X, j \in X}} g_{ij}(q_i - q_j - 1) + \sum_{j \in X} g_j(q_j + 1)$$

- 関数 $g_{ij}(q_i - q_j)$, 不等式 $a_{ij} \leq q_i - q_j \leq b_{ij}$ は枝 $(i, j), (j, i)$ の容量
- 関数 $g_j(q_j)$, 不等式 $a_j \leq q_j \leq b_j$ は枝 (j, t) の容量

枝容量の決めかた(その1)

- q_i が $+1$, q_j 不変 $\beta \ni i \in X, j \notin X \ni$ 枝 (i,j) が $E(X, V-X)$ に含まれる
 \Rightarrow 枝 (i,j) の容量=変化量 $g_{ij}(q_i - q_j + 1) - g_{ij}(q_i - q_j)$ とする
 ただし $q_i - q_j = b_{ij} \Rightarrow$ 枝 (i,j) の容量 $=+\infty$
- 同様に, 枝 (j,i) の容量=変化量 $g_{ij}(q_i - q_j - 1) - g_{ij}(q_i - q_j)$
 ただし $q_i - q_j = a_{ij} \Rightarrow$ 枝 (j,i) の容量 $=+\infty$
- q_j が $+1$ $\beta \ni j \in X, t \notin X \ni$ 枝 (j,t) が $E(X, V-X)$ に含まれる
 \Rightarrow 枝 (j,t) の容量=変化量 $g_j(q_j + 1) - g_j(q_j)$ とする
 ただし $q_j = b_j \Rightarrow$ 枝 (j,t) の容量 $=+\infty$

「 $(X, V-X)$ が最小カット $\Rightarrow E(X, V-X)$ は容量 $+\infty$ の枝を含まない」
 ことに注意

具体例

$$\text{最小化: } -4 \min\{q_a - q_s + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{q_t - q_a + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{q_b - q_a + 2, 0\}$$

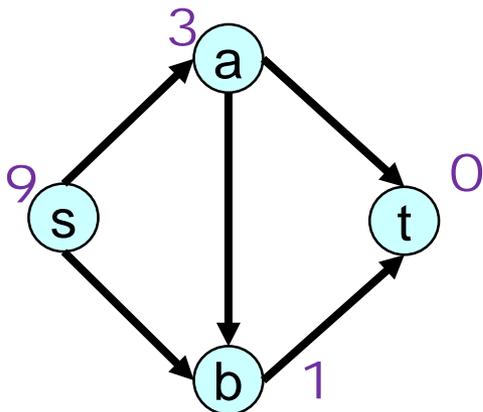
$$-3 \min\{q_b - q_s + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{q_t - q_b + 5, 0\}$$

$$-4q_s + 4q_t$$

$$\text{条件: } q_t = 0$$

最適でない解



目的関数値

$$= -4 \min\{3 - 9 + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{0 - 3 + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{1 - 3 + 2, 0\}$$

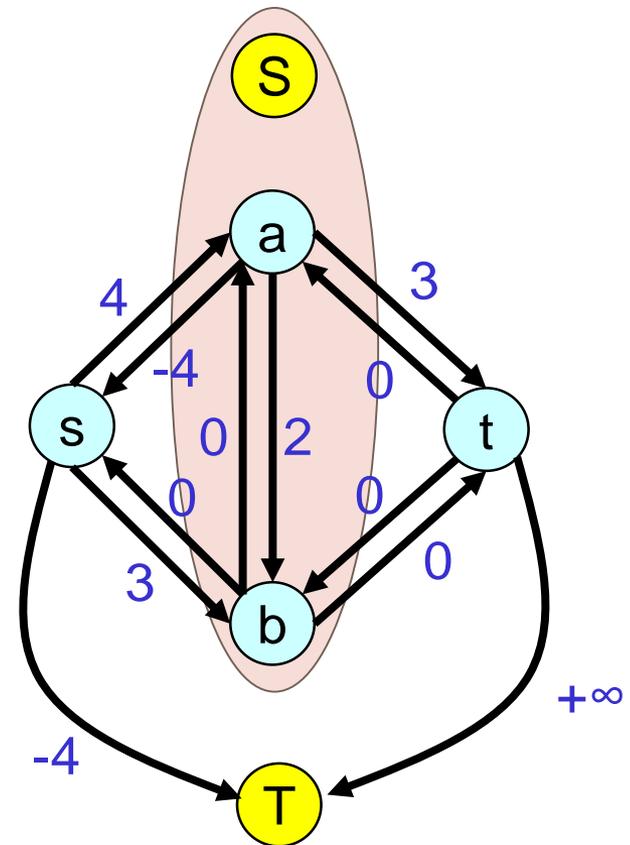
$$-3 \min\{1 - 9 + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{0 - 1 + 5, 0\}$$

$$-4 \cdot 9 + 4 \cdot 0$$

$$= -16$$

最小s-tカット用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(S, a, b), \{T, s, t\}$

$\ni q_a, q_b$ を増やすと目的関数値↓

局所最小化から最小s-tカットへの帰着(その2)

$$g(q) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} g_{ij}(q_i - q_j) + \sum_{j=1}^n g_j(q_j)$$

「最小化 $g(q - e_X) - g(q)$ 条件 $X \subseteq N$ 」を計算したい

- 考え方: 頂点集合 $V = \{s, t\} \cup N$ のグラフを使う

カット容量 $c(X, N - X) = g(q - e_{N-X}) - g(q)$ となるように
枝容量を適切に設定

$$c(X, N - X) = \sum_{i \in X, j \notin X} c(i, j) + \sum_{j \notin X} c(s, j) + \sum_{i \in X} c(i, t)$$

$$g(q - e_{N-X}) - g(q)$$

$$= \sum_{\substack{i < j \\ i \in X, j \notin X}} g_{ij}(q_i - q_j + 1) + \sum_{\substack{i < j \\ i \notin X, j \in X}} g_{ij}(q_i - q_j - 1) + \sum_{j \in N-X} g_j(q_j - 1)$$

- 関数 $g_{ij}(q_i - q_j)$, 不等式 $a_{ij} \leq q_i - q_j \leq b_{ij}$ \Leftrightarrow 枝 $(i, j), (j, i)$ の容量
- 関数 $g_j(q_j)$, 不等式 $a_j \leq q_j \leq b_j$ \Leftrightarrow 枝 (s, j) の容量

枝容量の決めかた(その2)

- q_i 不変, q_j が $-1 \beta \rightarrow i \in X, j \notin X \beta \rightarrow$ 枝 (i,j) が $E(X, V-X)$ に含まれる
 \rightarrow 枝 (i,j) の容量=変化量 $g_{ij}(q_i - q_j + 1) - g_{ij}(q_i - q_j)$ とする
 ただし $q_i - q_j = b_{ij} \rightarrow$ 枝 (i,j) の容量 $=+\infty$
- 同様に, 枝 (j,i) の容量=変化量 $g_{ij}(q_i - q_j - 1) - g_{ij}(q_i - q_j)$
 ただし $q_i - q_j = a_{ij} \rightarrow$ 枝 (j,i) の容量 $=+\infty$
- q_j が $-1 \beta \rightarrow j \notin X, s \in X \beta \rightarrow$ 枝 (s,t) が $E(X, V-X)$ に含まれる
 \rightarrow 枝 (s,j) の容量=変化量 $g_j(q_j - 1) - g_j(q_j)$ とする
 ただし $q_j = a_j \rightarrow$ 枝 (s,j) の容量 $=+\infty$

変更点

「 $(X, V-X)$ が最小カット $\rightarrow E(X, V-X)$ は容量 $+\infty$ の枝を含まない」
 ことに注意

具体例

$$\text{最小化: } -4 \min\{q_a - q_s + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{q_t - q_a + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{q_b - q_a + 2, 0\}$$

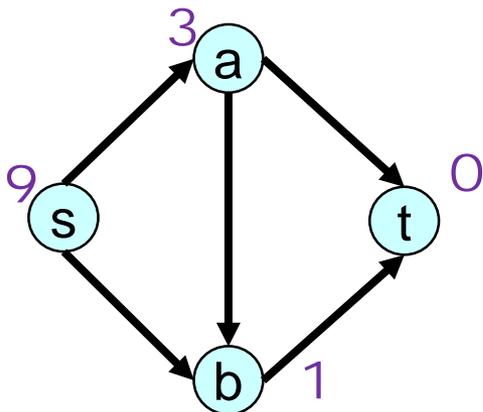
$$-3 \min\{q_b - q_s + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{q_t - q_b + 5, 0\}$$

$$-4q_s + 4q_t$$

$$\text{条件: } q_t = 0$$

最適でない解



目的関数値

$$= -4 \min\{3 - 9 + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{0 - 3 + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{1 - 3 + 2, 0\}$$

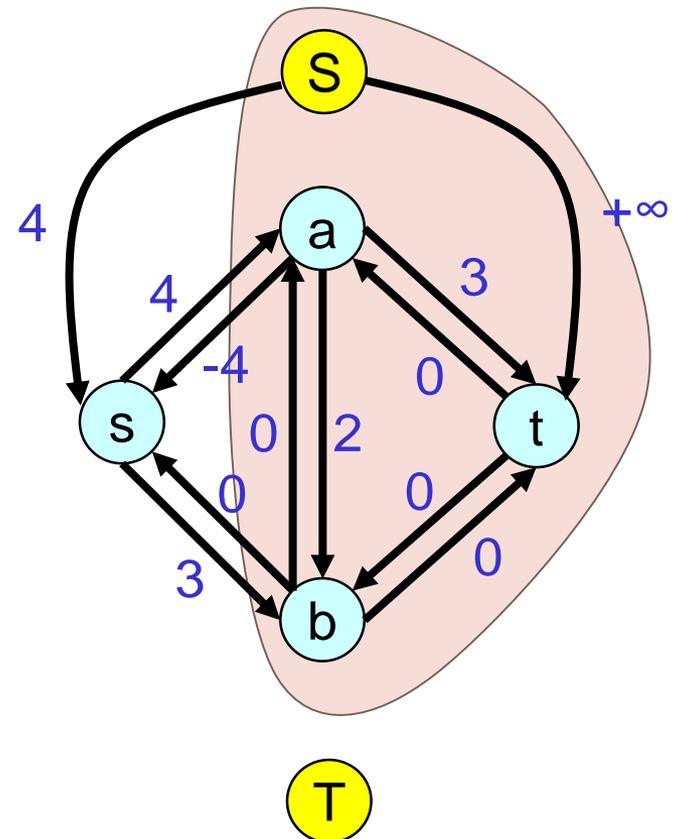
$$-3 \min\{1 - 9 + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{0 - 1 + 5, 0\}$$

$$-4 \cdot 9 + 4 \cdot 0$$

$$= -16$$

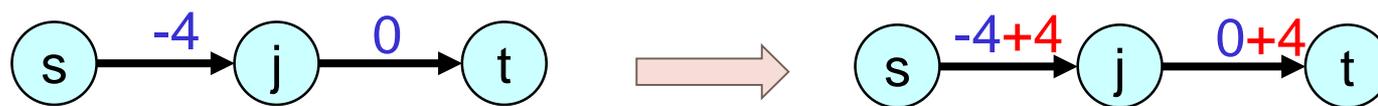
最小s-tカット用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(V - \{T\}, \{T\})$ など
 \Leftarrow 変数を減らしても目的関数値
 は減らない

枝容量を非負にする方法: その1

- 前述の最小s-tカット問題への帰着では, 枝容量に負値が出現
 → 問題の特徴を生かして, 非負容量の問題に変換
- あるjに対し, $c(s,j)$ または $c(j,t)$ が負
 (枝が存在しない → 容量0の枝が存在すると見なす)
 → $c(s,j)$ および $c(j,t)$ を一定量増やして非負にする
 (任意のs-tカットは (s,j) と (j,t) のどちらか一方のみ含む)



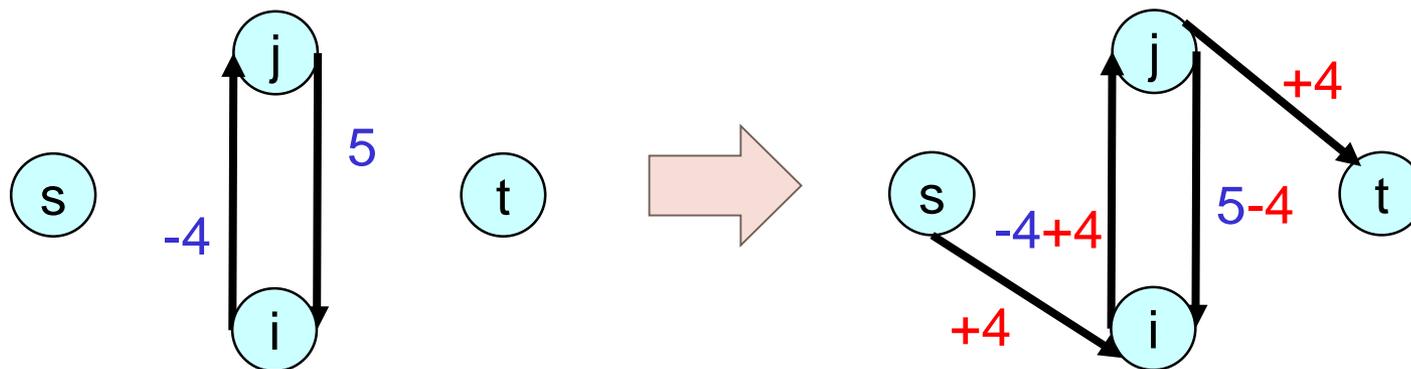
$\max\{-c(s,j), -c(j,t)\}$
 だけ増やせば十分

枝容量を非負にする方法: その2

- 前述の最小s-tカット問題への帰着では, 枝容量に負値が出現
 → 問題の特徴を生かして, 非負容量の問題に変換
- ある i, j に対し, $c(i, j)$ または $c(j, i)$ が負
 → g_{ij} が凸関数 + 枝容量の決め方より, $c(i, j) + c(j, i) = 0$
 → $c(i, j) < 0$ のときは, $c(i, j)$, $c(s, i)$, $c(j, t)$ を $+\alpha$, $c(j, i)$ を $-\alpha$ だけ変更
 (任意のs-tカットの容量は $+\alpha$ だけ増える)

$$\alpha = \max\{-c(i, j), -c(j, i)\}$$

とすれば良い



最小化アルゴリズム

最小重みテンション問題のアルゴリズムその1

ベクトルが上下に動きながら, 関数値を減少させる

ステップ0: 実行可能解 $q = (q_1, \dots, q_n)$ を選び, 初期解とする.

ステップ1: 次の条件を満たす $X^*, Y^* \subseteq N$ を求める:

$q + e_{X^*}$ は実行可能かつ

$$g(q + e_{X^*}) = \max\{g(q + e_X) \mid X \subseteq N, q + e_X \text{ は実行可能}\}$$

$q - e_{Y^*}$ は実行可能かつ

$$g(q - e_{Y^*}) = \max\{g(q - e_Y) \mid Y \subseteq N, q - e_Y \text{ は実行可能}\}$$

ステップ2: $g(q + e_{X^*}) \geq g(q)$ かつ $g(q - e_{Y^*}) \geq g(q)$ ならば終了.

現在の q は最適解.

ステップ3: q を $q + e_{X^*}$ または $q - e_{Y^*}$ に更新

(関数値が下がらない場合は更新しない). ステップ1へ戻る.

アルゴリズムの性質

ある反復にて $g(q + e_{X^*}) \geq g(p)$ 成立

è 以降の反復でも $g(q + e_{X^*}) \geq g(p)$ 成立 (証明が必要)

è ベクトルの成分を増やす必要なし

同様に,

ある反復にて $g(q - e_{Y^*}) \geq g(p)$ 成立

è 以降の反復でも $g(q - e_{Y^*}) \geq g(p)$ 成立 (証明が必要)

è ベクトルの成分を減らす必要なし

最小重みテンション問題のアルゴリズムその2

アルゴリズムその1の修正版:

前半ではベクトル q が単調非減少、後半では単調非増加

ステップ0: 実行可能解 $q = (q_1, \dots, q_n)$ を選び, 初期解とする.

ステップU1: 次の条件を満たす $X^* \subseteq N$ を求める: $q + e_{X^*}$ は実行可能かつ

$$g(q + e_{X^*}) = \max\{g(q + e_X) \mid X \subseteq N, q + e_X \text{は実行可能}\}$$

ステップU2: $g(q + e_{X^*}) \geq g(q)$ ならばステップD1へ.

ステップU3: q を $q + e_{X^*}$ に更新. ステップU1へ戻る.

ステップD1: 次の条件を満たす $X^* \subseteq N$ を求める: $q - e_{Y^*}$ は実行可能かつ

$$g(q - e_{Y^*}) = \max\{g(q - e_Y) \mid Y \subseteq N, q - e_Y \text{は実行可能}\}$$

ステップD2: $g(q - e_{Y^*}) \geq g(q)$ ならば終了. 現在の q は最適解.

ステップD3: q を $q - e_{Y^*}$ に更新. ステップD1へ戻る.

アルゴリズム実行例(1)

$$\text{最小化: } -4 \min\{q_a - q_s + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{q_t - q_a + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{q_b - q_a + 2, 0\}$$

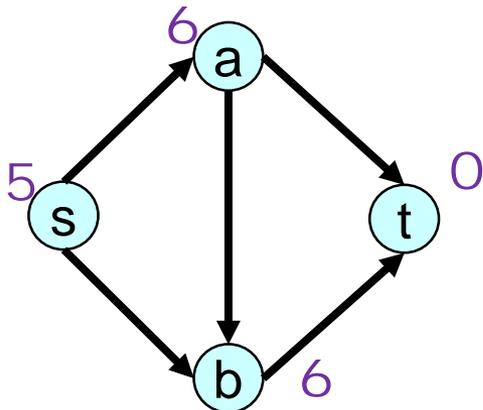
$$-3 \min\{q_b - q_s + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{q_t - q_b + 5, 0\}$$

$$-4q_s + 4q_t$$

$$\text{条件: } q_t = 0$$

最適でない解



目的関数値

$$= -4 \min\{6 - 5 + 1, 0\}$$

$$-3 \min\{0 - 6 + 3, 0\}$$

$$-2 \min\{6 - 6 + 2, 0\}$$

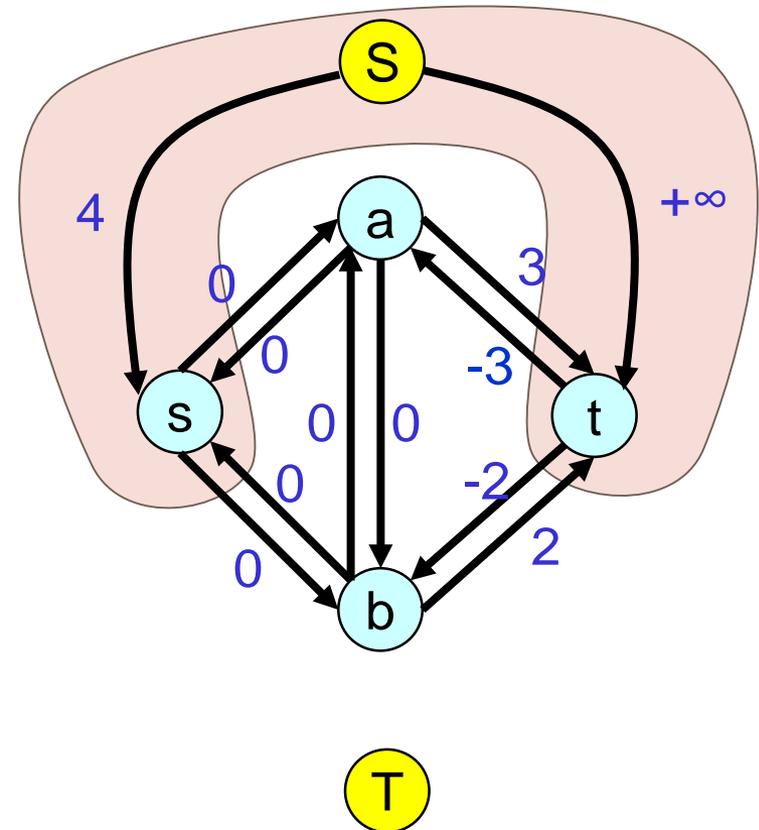
$$-3 \min\{6 - 5 + 8, 0\}$$

$$-2 \min\{0 - 6 + 5, 0\}$$

$$-4 \cdot 5 + 4 \cdot 0$$

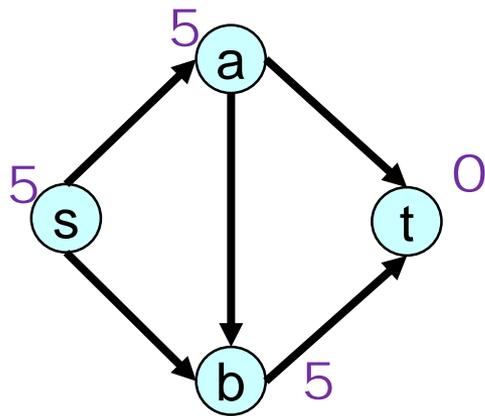
$$= -9$$

Y*計算用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(\{S, s, t\}, \{T, a, b\})$
 $\in q_a, q_b$ を減らすと目的関数値↓

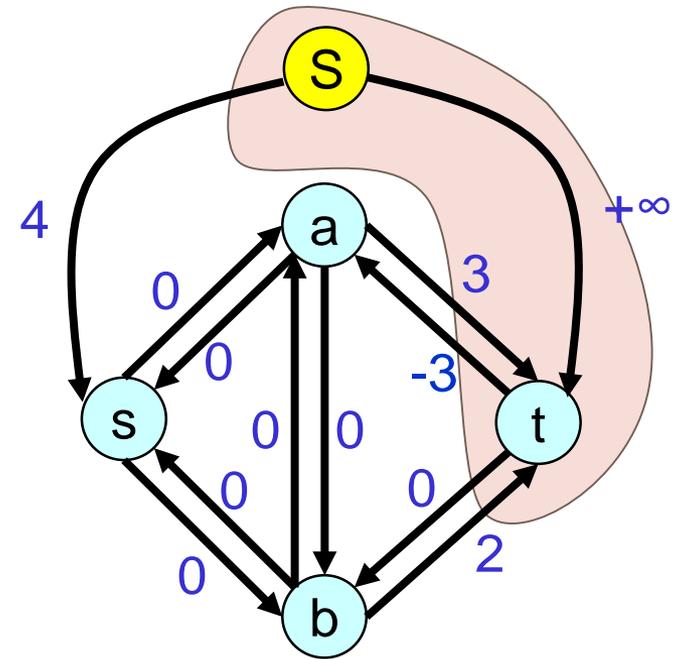
アルゴリズム実行例(2)



目的関数値

$$\begin{aligned}
 &= -4 \min\{5 - 5 + 1, 0\} \\
 &-3 \min\{0 - 5 + 3, 0\} \\
 &-2 \min\{5 - 5 + 2, 0\} \\
 &-3 \min\{5 - 5 + 8, 0\} \\
 &-2 \min\{0 - 5 + 5, 0\} \\
 &-4 \cdot 5 + 4 \cdot 0 \\
 &= -14
 \end{aligned}$$

Y*計算用の
ネットワーク

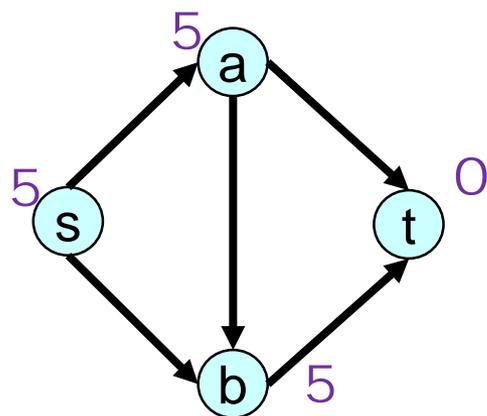


T

最小s-tカットは $(V - \{T\}, \{T\})$, 容量 = 0

∵ 変数を減らすしても目的関数値は減らない

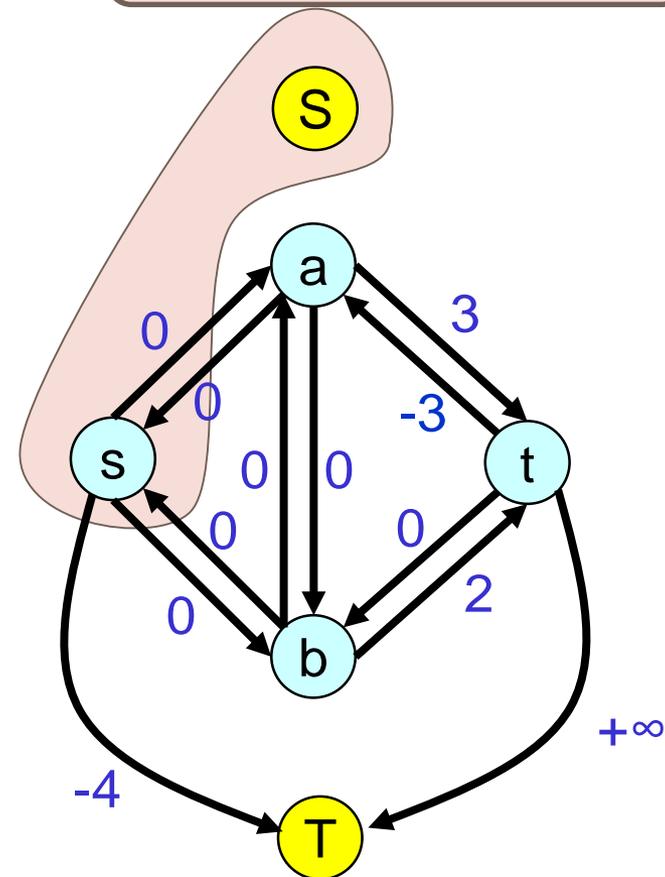
アルゴリズム実行例(3)



目的関数値

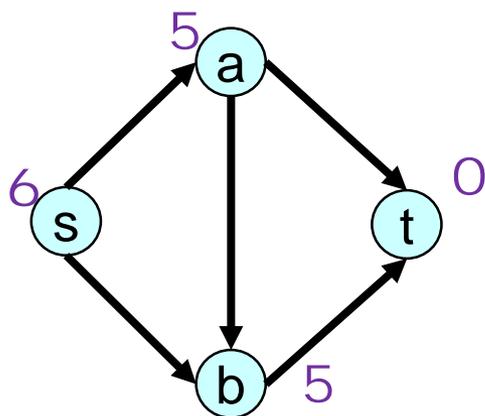
$$\begin{aligned}
 &= -4 \min\{5 - 5 + 1, 0\} \\
 &-3 \min\{0 - 5 + 3, 0\} \\
 &-2 \min\{5 - 5 + 2, 0\} \\
 &-3 \min\{5 - 5 + 8, 0\} \\
 &-2 \min\{0 - 5 + 5, 0\} \\
 &-4 \cdot 5 + 4 \cdot 0 \\
 &= -14
 \end{aligned}$$

X*計算用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(\{S, s\}, \{T, a, b, t\})$
 $\in q_s$ を増やすと目的関数値↓

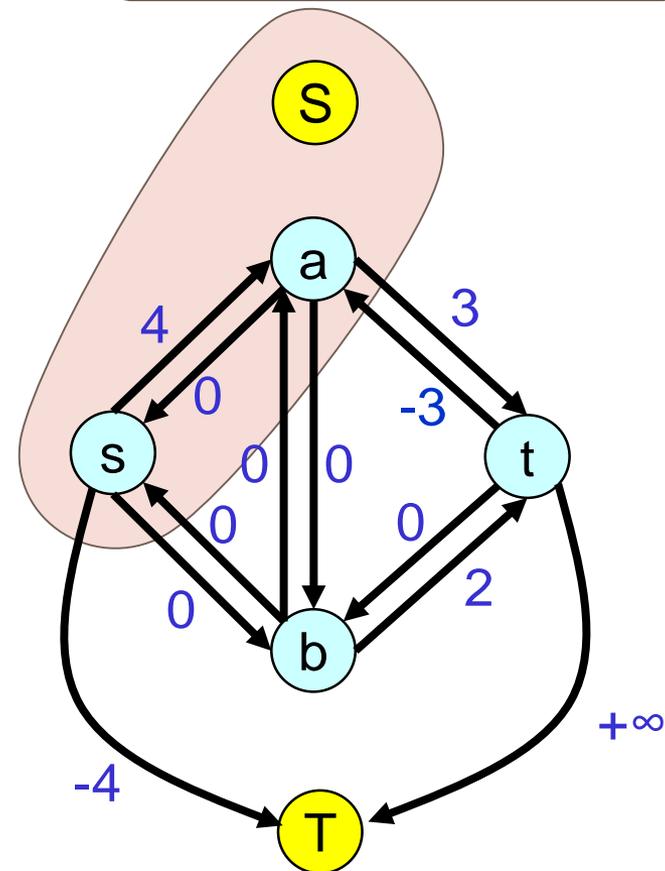
アルゴリズム実行例(4)



目的関数値

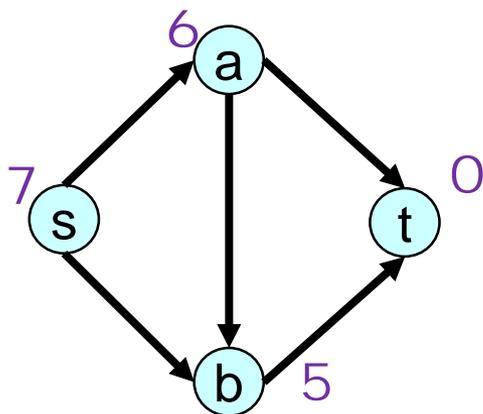
$$\begin{aligned}
 &= -4 \min\{5 - 6 + 1, 0\} \\
 &\quad -3 \min\{0 - 5 + 3, 0\} \\
 &\quad -2 \min\{5 - 5 + 2, 0\} \\
 &\quad -3 \min\{5 - 6 + 8, 0\} \\
 &\quad -2 \min\{0 - 5 + 5, 0\} \\
 &\quad -4 \cdot 6 + 4 \cdot 0 \\
 &= -18
 \end{aligned}$$

X*計算用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(\{S, s, a\}, \{T, b, t\})$
 $\in q_s, q_a$ を増やすと目的関数値↓

アルゴリズム実行例(5)



目的関数値

$$= -4 \min\{6 - 7 + 1, 0\}$$

$$- 3 \min\{0 - 6 + 3, 0\}$$

$$- 2 \min\{5 - 6 + 2, 0\}$$

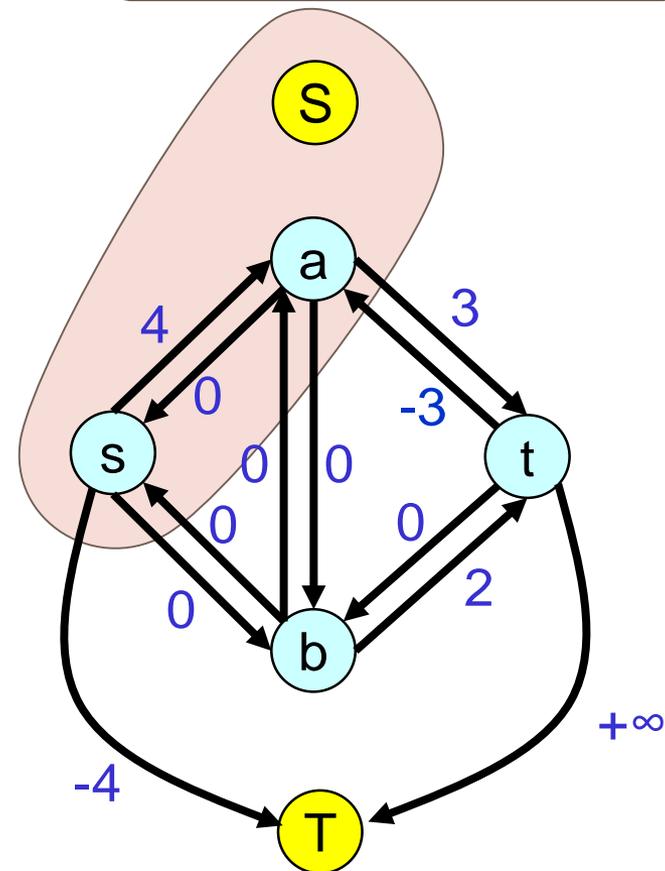
$$- 3 \min\{5 - 7 + 8, 0\}$$

$$- 2 \min\{0 - 5 + 5, 0\}$$

$$- 4 \cdot 7 + 4 \cdot 0$$

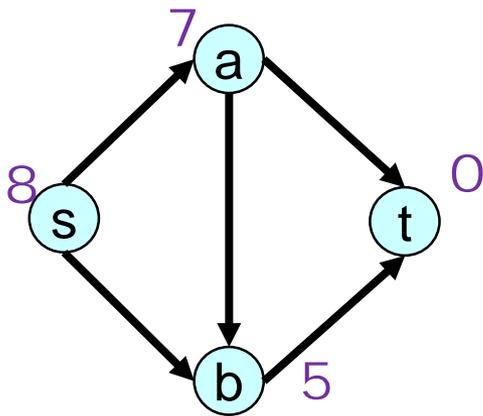
$$= -19$$

X*計算用の
ネットワーク



最小s-tカットは $(\{S, s, a\}, \{T, b, t\})$
 $\in q_s, q_a$ を増やすと目的関数値↓

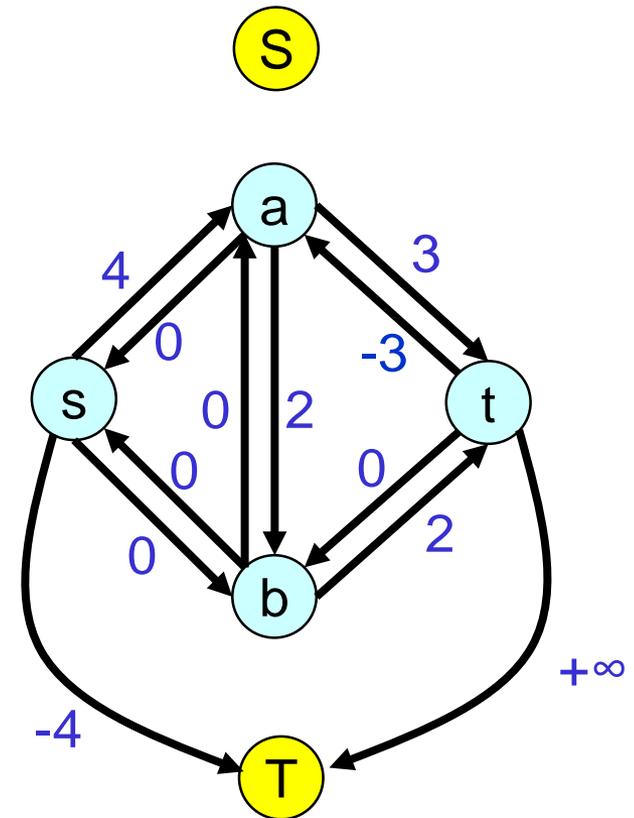
アルゴリズム実行例(6)



目的関数値

$$\begin{aligned}
 &= -4 \min\{7 - 8 + 1, 0\} \\
 &-3 \min\{0 - 7 + 3, 0\} \\
 &-2 \min\{5 - 7 + 2, 0\} \\
 &-3 \min\{5 - 8 + 8, 0\} \\
 &-2 \min\{0 - 5 + 5, 0\} \\
 &-4 \cdot 8 + 4 \cdot 0 \\
 &= -20
 \end{aligned}$$

X*計算用の
ネットワーク



最小s-tカットは($\{S\}, V - \{S\}$), 容量 = 0
 \Rightarrow 変数を増やしても目的関数値は減らない

演習問題

次の最小重みテンション問題を考える：

$$\text{最小化 } g(q) \equiv (q_a - q_b + 1)^2 + (q_a - q_c - 3)^2 + (q_b - q_c - 4)^2 \\ + q_a^2 + q_b^2 + q_c^2$$

$$\text{条件 } 0 \leq q_a \leq 3, 0 \leq q_b \leq 3, -2 \leq q_c \leq 0$$

問1: $(q_a, q_b, q_c) = (0, 0, 0)$ とする。 $g(q + e_X) = c(X, V - X)$ を満たすグラフを書き、最小s-tカットを計算せよ。同様に、 $g(q - e_X) = c(X, V - X)$ を満たすグラフを書き、最小s-tカットを計算せよ。

問2: 初期解を $(q_a, q_b, q_c) = (0, 0, 0)$ としてアルゴリズムその2を実行せよ。なお、最適解は $(1, 2, -2)$ である。