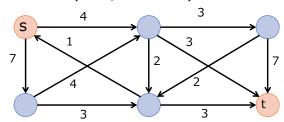
# データ構造とアルゴリズム (第12回)

グラフのアルゴリズム(3)

## グラフ上のs-tフロー

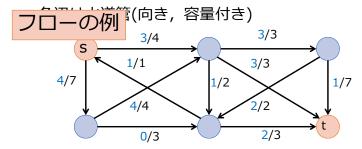
- □ 始点(s)と終点(t)を持つ連結な重みつき有向グラフ
  - □ 始点は蛇口,終点は排水口
  - □ 各辺は水道管(向き,容量付き)



- □ フロー:水道管を破裂させないようなsからtへの 水の流し方
- □ 流量:sからtへと流れる(単位時間当たりの)の量

#### グラフ上のs-tフロー

- □ 始点(s)と終点(t)を持つ重みつき有向グラフ
  - □ 始点は蛇口,終点は排水口



各辺について 流量/容量 の形式で書くのが一般的

### s-tフロー:形式的な定義

□ 入力:ネットワーク(V, E, c, s, t)

**□** (*V*, *E*) 連結有向グラフ

**□**  $c: E \to \mathbb{R}^+$  容量関数 (授業では非負の整数のみ考える)

**s**, t (∈ V) 始点(source)と終点(sink)

 $\Box$  フロー: 辺への流量割り当て関数 $f: E \to \mathbb{R}$ 

■ただし以下の条件を満たす必要がある

(条件1)  $\forall v \in V \setminus \{s, t\} : \sum_{e \in \partial^+(v)} f(e) - \sum_{e \in \partial^-(v)} f(e) = 0$ 

(条件2)  $\forall e \in E$ :  $0 \le f(e) \le c(e)$ 

#### s-tフロー:形式的な定義

□ 入力:ネットワーク(V, E, c, s, t)

連結有向グラフ  $\square$  (V, E)

 $\Box c: E \to \mathbb{R}^+$ 容量関数 (授業では非負の整数のみ考える)

始点(source)と終点(sink)  $\square$  s, t ( $\in V$ )

□ フロー: 辺への流量割り当

s,tを除き,各頂点において 流入量=流出量

□ただし以下の条件を満た

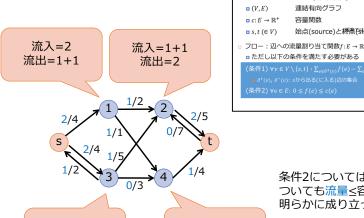
(条件1)  $\forall v \in V \setminus \{s, t\} : \sum_{e \in \partial^+(v)} f(e) - \sum_{e \in \partial^-(v)} f(e) = 0$ 

(フロー保存則)

(条件2)  $\forall e \in E: 0 \le f(e) \le c(e)$  (容量制約)

#### フロー:確認

□ 条件1



s-tフロー:形式的な定義

入力:ネットワーク(V,E,c,s,t)

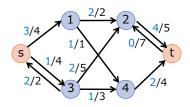
連結有向グラフ

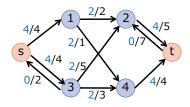
始点(source)と終点(shift)の整数のみ考える)

条件1)  $\forall v \in V \setminus \{s,t\}: \sum_{e \in \partial^+(v)} f(e) - \sum_{e \in \partial^-(v)} f(e) =$  
•  $\partial^+(v), \partial^-(v): v$ から出る(に入る)辺の集合

条件2については、どの辺に ついても流量<容量であるので 明らかに成り立っている

# クイズ:これはフローか?





#### s-tフローの流量

流入=2

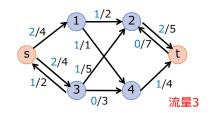
流出=1+1+0

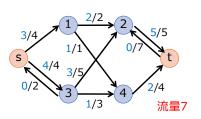
- □ フローの流量: sから"正味"出ていく流量
  - ■より正確には「sから出ていく流量-sへ入る流量」

流入=1

流出=1

- ■実際にはs,t以外はすべてフロー保存則が成り立つので「t に(正味)入る流量」としても同じである
- □ フローfの流量を|f|で表す
  - **o** すなわち,  $|f| = \sum_{e \in \partial^+(s)} f(e) \sum_{e \in \partial^-(s)} f(e)$



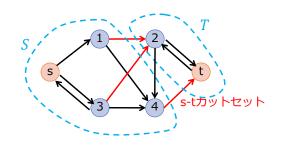


### 最大フロー問題

- □ 自然な問題として 「流量最大のフロー*f* を求めよ」を定義できる
  - 最大フロー問題(maximum flow problem)
- □ 最小全域木問題と同じく,最適化問題の一種
  - ■特に,線形計画法(Linear Programming:LP)と呼ばれる問題の一種

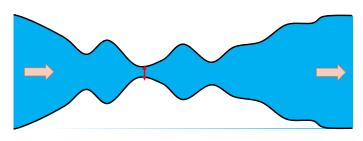
# s-tカット

- ュネットワーク(V, E, c, s, t)のs-tカット(S, T)
  - $s \in S, t \in T$ を満たすVの分割 $(S \cup T = V, S \cap T = \emptyset)$
  - 実際のところ, Sを決めたら $T = V \setminus S$ と自動的に 決まるので,Sだけで定義する場合もある



#### 直感的な観察

- □太さが変わる管に水を流すことを考える
  - ■最もくびれているところが最大流量を決める



■ グラフにおける「くびれ」の概念は何か?

## s-tカット

□ s-tカットSの容量:s-tカットセット中の辺の容量の和

$$\kappa(S) = \sum_{e=(v,w): v \in S, w \in T} c(e)$$

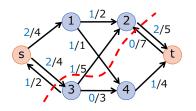
#### 補題

任意のs-tフローの流量≤任意のs-tカットの容量

■ 証明は省略するが、直感的にはほぼ明らかであろう

## s-tカットの例

□ クイズ:赤線のs-tカットの容量はいくらだろうか?



#### 補題の意味するところ

- 流量xのフローfを発見
- -

fは最大,Sは最小

- 2. 容量xのカットSを発見
  - なぜなら、補題より、任意のフローの流量は Sの容量、すなわちx以下( $|f| \le x$ )
  - なぜなら、補題より、任意のカットの容量は fの 流量以上、 すなわちx以上( $\kappa(S) \ge x$ )

## 最大フロー最小カット定理

このようなf,Sの対は必ず存在する (そして,それらは各々最大フロー・最小カットである)

#### 定理(最大フロー最小カット定理)

最大s-tフローの流量=最小s-tカットの容量

■ Ford-Fulkersonの定理とも呼ばれる

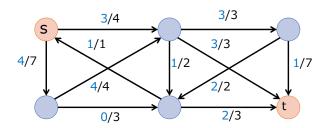
## 定理の証明

#### 証明

- □ 証明は構成的に示す、具体的には以下の2つを示す
  - 1. あるフローを構成するアルゴリズムA
  - 2. アルゴリズムAの出力fに対し,流量|f|となるカットSが必ず構成できる
- 補題から、このアルゴリズムは最大フローを 求めるアルゴリズムであることがわかる
- □ と同時に、最大フロー最小カット定理の証明にも なっている

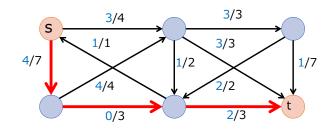
## 証明:アルゴリズムAの構成

与えられたフローに対して、流量をさらに増やせるかどうかを判定する方法を検討してみる



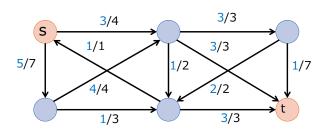
## 証明:アルゴリズムAの構成

- □ 増加道
  - それに沿って0より大きいフローを流すことで 流量を上げられるs-tパス



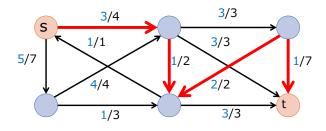
### 証明:アルゴリズムAの構成

□ 増加道がない場合は最大フローか?



## 証明:アルゴリズムAの構成

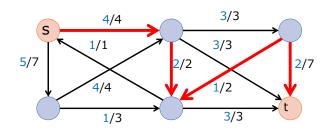
□ 増加道がない場合は最大フローか?



## 証明:アルゴリズムAの構成

□ 増加道がない場合は最大フローか?

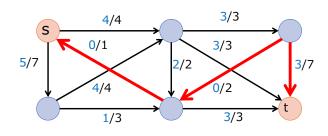
→逆流によりフロー量を増やせる



## 証明:アルゴリズムAの構成

□ 増加道がない場合は最大フローか?

→逆流によりフロー量を増やせる



## 残余グラフと増加道

(V, E, c, s, t)上のフローfに対する 残余グラフ(residual graph) $(V, E_f, c_f, s, t)$ 

$$\blacksquare E_f = E_f^+ \cup E_f^-$$

$$E_f^+ = \{e | e \in E, f(e) < c(e)\}$$

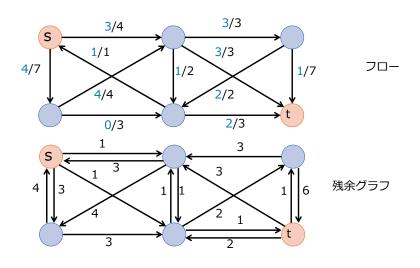
$$\mathbf{E}_f^- = \{\bar{e} | e \in E, f(e) > 0\}$$
  $\bar{e}$ は $e$ の逆向き辺

$$c_f(e) = \begin{cases} c(e) - f(e) & \text{if } e \in E_f \\ f(e) & \text{if } e \in E_f \end{cases}$$

□ fの残余ネットワークにおけるs-tパスを 増加道と呼ぶ(これが真の定義)

#### 残余グラフの例

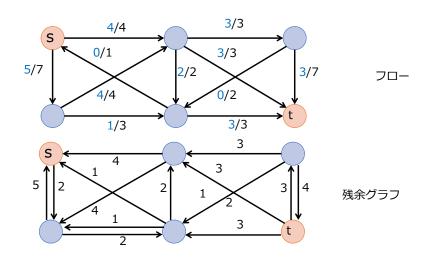
□ 最初のフローに対する残余グラフ



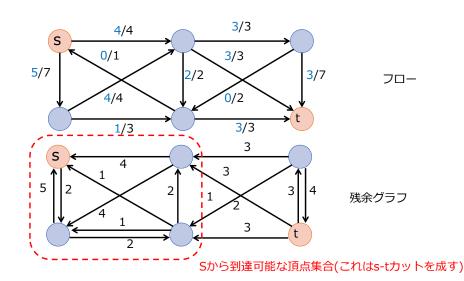
## アルゴリズムA

- □ Ford-Fulkersonのアルゴリズム:
  - 1. 残余グラフを構成する
  - 2. 残余グラフ上におけるs-tパス(増加道)を一つ見つける
    - 発見できなければアルゴリズム終了
    - 発見したs-tパスの上での辺重みの最小値cに対し, パスに沿ってフローをcだけ流す (すなわち, パス中の辺に 対応するネットワークの辺の流量をcだけ増加させる)
  - 3. 残余グラフを更新して、2に戻る

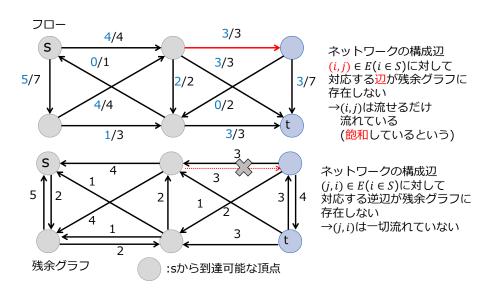
## アルゴリズム終了時の例



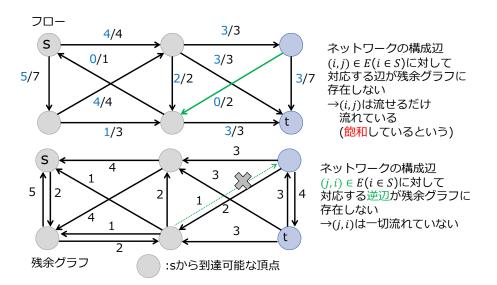
## 最大フローであることの証明



#### 最大フローであることの証明



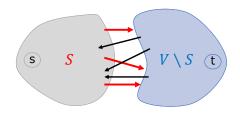
#### 最大フローであることの証明



## 最大フローであることの証明

□ 前述の議論から、以下のことが分かる

残余グラフにおいてsから到達可能な頂点集合がなす カットをSとすると、その容量はフロー量に等しい



■ S側から $V \setminus S$ 側へとカットセット中の辺を通って送られた流れは一切S側へと「返却」されていない →全量がtで吸収されている。すなわち $|f| = \kappa(S)$ 

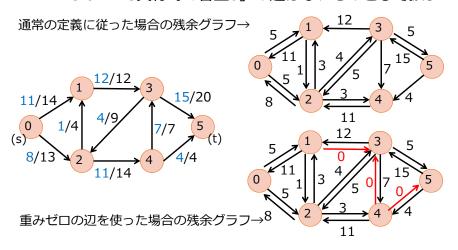
#### Ford-Fulkersonのアルゴリズムの実現と マッチングへの応用

#### Ford-Fulkersonのアルゴリズム

- 1. 残余グラフを構成する
- 残余グラフ上におけるs-tパス(増加道)を一つ 見つける(BFS or DFS)
  - 発見できなければアルゴリズム終了
  - 発見したs-tパスの上での辺重みの最小値cに対し, パスに沿ってフローをcだけ流す (すなわち, パス中の辺に対応する ネットワークの辺の流量をcだけ増加させる)
- 3. 残余グラフを更新して, 2に戻る

## 残余グラフの隣接リストに対する工夫(1)

辺の追加,削除の代わりに「容量0の辺」を用いるBFS or DFS実行時「容量0」の辺はないものとして扱う

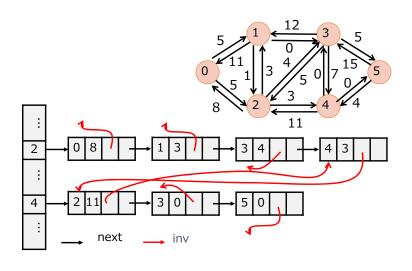


#### 実装上の工夫

- 通常アルゴリズムは「フロー量」は管理しないで 残余グラフのみ管理する
  - ■最終的なフローは残余グラフから計算できる
- 残余グラフの更新は、ゼロから作り直すのではなく 更新のあったところだけ変更する
  - ■見つけたs-tパスに沿って更新する
- □ パスの発見から残余グラフの更新まで(詳細)
  - 1. sを始点とした(有向)全域木Tを計算する
  - 2. T上のs-tパスに沿って,容量の最小値を求める
  - 3. T上のs-tパスに沿って,残余グラフを更新する
    - 逆辺を(隣接リスト中で)効率良く見つける必要あり

## 残余グラフの隣接リストに対する工夫(2)

□ 各辺に「逆辺へのポインタ」の情報を付加する



#### 残余グラフ更新アルゴリズム

工夫(1),(2)を取り入れると,辺数kの増加道に対する 残余グラフの更新が0(k)時間で終わる

```
T = bfs(s) or dfs(s) // 有向全域木を構成 (T[0, n-1]: 幅優先木を記録する配列) v = t; cmin = \infty while(v \neq s) { cmin = min(cmin, c(T[v], v)) 容量最小値の発見 cmin = min(cmin, c(T[v], v)) cmin = min(cmin, c(T[v], v) cmin = min(cmin, c(T[v], v)) cmin = min(cmin, c(T[v], v) cmin = min(cmin, c(T[v], v)) cmin = min
```

#### 実行時間

- 残余グラフの構成:0(m)
- □ パスの発見: 0(m)時間
- 残余グラフの更新: 0(m)時間
- **→** *O*(*m*|*f*|)時間
- □ パス発見の反復回数: 0(最大流量)
  - 整数フローの場合 (1回で少なくとも1増加するため)
- 注意:|f|はmやnの多項式では収まらない可能性がある (弱多項式時間アルゴリズム)

#### 実行時間

- BFSを使った場合の反復回数:0(mn)
  - □フロー量によらない

(証明は略)

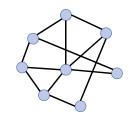
- □ トータル0(m²n)時間
  - ■実用的にはもっと速いことも多い
  - ■強多項式時間アルゴリズム

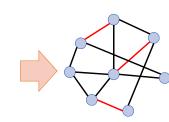
実行時間が問題中の最大値によらない

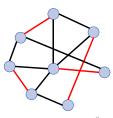
- このアルゴリズムはEdmonds-Karpのアルゴリズムと呼ばれる
- もう少し工夫してO(n²m)にすることもできる

## (重みなし) 最大マッチング

- □ マッチング(matching):端点を共有しない辺集合
- □ 重みなし最大マッチング問題
  - 辺数最大のマッチングを求める







(最大マッチング)

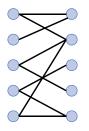
## 2部グラフの最大マッチング

- □ 割当て問題(Assignment problem)
  - e.g. 希望割り当て問題
    - n<sub>1</sub>人の新入社員/n<sub>1</sub>個の配属部署
    - 各部署には1人づつ社員を配属
    - ■各社員は就職部署を指定



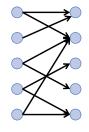
#### 最大フローへの帰着

□ 2部グラフの最大マッチングは最大s-tフローを用いて 解ける



## 最大フローへの帰着

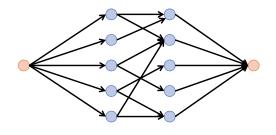
□ 2部グラフの最大マッチングは最大s-tフローを用いて解ける



容量1の有向辺にする (容量はすべて等しいので省略)

### 最大フローへの帰着

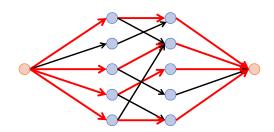
□ 2部グラフの最大マッチングは最大s-tフローを用いて解ける



s,tに相当するスーパーノードを追加して 各頂点に辺を引く(容量は1)

#### 最大フローへの帰着

□ 2部グラフの最大マッチングは最大s-tフローを用いて 解ける

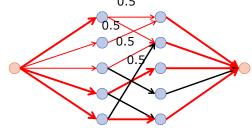


s,tに相当するスーパーノードを追加して 各頂点に辺を引く(容量は1)

#### 最大フローへの帰着

□ 疑問:こんなことは起こらないか?

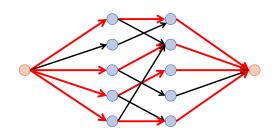
■ 0.5だけ流れるとか 0.5



■答え:起こらない(起こさないようにできる)

#### 最大フローへの帰着

□ 2部グラフの最大マッチングは最大c+フローを用いて 解ける において飽和する辺は 最大マッチング



s,tに相当するスーパーノードを追加して 各頂点に辺を引く(容量は1)

## フロー整数性定理

#### 定理(フロー整数性定理)

全ての辺容量が整数のネットワークはすべての辺の 流量が整数の最大フローを持つ

- □ 証明はFord-Fulkersonのアルゴリズムからほぼ明らか
  - 辺容量が整数で、流量がすべて整数のフローから 得られる残余グラフの辺重みはすべて整数
  - →増加道により増やされる流量もやはり整数
  - →アルゴリズムの実行中フローの整数性を保ち続ける

#### フロー整数性定理のご利益

- □ 「必ず整数の解が手に入る」のは、組み合わせ的な 問題を解くときの強力な武器になる
  - 組み合わせ的な問題:何らかの(部分)集合を 答えとして取るような問題
    - マッチング: (端点を共有しない)辺の部分集合
  - ■このような問題では

「流量が1の辺」=「対応する要素を取る」 「飽和している辺」=「対応する要素を取る」

のような関係性に基づく帰着を使って問題を 解くことがあり、フロー整数性定理はそのため重要な ツールになる