

2.1 最小全域木

驚くべきことに、シンプルなアルゴリズムによって最小全域木を発見できる。ここでは貪欲法 (greedy algorithm) に基づいた、各ステップで最もコストの低い選択をするアルゴリズムを 2 つ紹介する。

Kruskal 法の概要

G の全域森 $H = (V, F)$ を、最初は $F = \emptyset$ として保存する。
各ステップにおいて、森であることを保つようなコスト最小の枝 $e \notin F$ を加える。
 H が全域木となったら止める。

この方法は 1956 年に Kruskal によって述べられた。次のアルゴリズムは Prim 法として知られている。

Prim 法の概要

木 $H = (V(H), T)$ を、最初は V の元として何らかの頂点 r を取って $V(H) = \{r\}, T = \emptyset$ として保存する。
各ステップにおいて、 H が木であることを保つようなコスト最小の枝 $e \notin T$ を T へ加える。
 H が全域木となったら止める。

まずはこれらのアルゴリズムが最小全域木を見つけることを示す。その後、これらを効率化できることについて書く。

MST アルゴリズムの正当性

正当性を示す前に、いくつかの準備をする。

定義 2.1 連結性に関する基本的な記号

$G = (V, E)$ とし、 A を V の部分集合とする。 $\delta(A), \gamma(A)$ を

$$\delta(A) := \{vw \in E | v \in A, w \notin A\}$$

$$\gamma(A) := \{vw \in E | v, w \in A\}$$

と定義する。 $\delta(A)$ を G のカット (cut) という。

定理 2.3

グラフ $G = (V, E)$ について、次が成立する。

G が連結である $\Leftrightarrow \emptyset \neq A \neq V$ かつ $\delta(A) = \emptyset$ となるような V の部分集合 A が存在しない

証明

(\Rightarrow) について

対偶を示す。仮に $\emptyset \subsetneq A \subsetneq V$ かつ $\delta(A) = \emptyset$ となるような A が存在したとすると、 $v \in A$ から $w \notin A$ への路が存在せず、 G が連結でないとわかる。

(\Leftarrow) について

対偶を示す。 G は非連結なので $u, v \in V$ を u から v への路が存在しないように取れる。 $A := \{w \in V | u \text{ から } w \text{ への路が存在する}\}$ とすると、 $u \in A, v \notin A$ より $\emptyset \subsetneq A \subsetneq V$ である。さらに $\delta(A) \neq \emptyset$ と仮定すると、 $pq \in E$ を $p \in A, q \notin A$ となるように取れるが、 p への路に pq を追加することで u から q への路が作れてしまい $q \in A$ となり矛盾する。よって $\delta(A) = \emptyset$ とわかる。以上より条件をみたま A が存在する。□

定義 2.2

$G = (V, E)$, $A \subseteq E$ とする. A が G のある最小全域木の枝集合の部分集合であるとき, A を最小全域木へ拡張できる (*extendible*) という.

定義 2.3 連結成分 (component)

グラフ $G = (V, E)$ と $v \in V$ について, $C_v := \{w \in V \mid w \text{ から } v \text{ への路が存在する}\}$ と定義する. また, G の部分グラフ H がある $v \in V$ を使って $H = G[C_v]$ と表せるとき, H を G の連結成分という.

補題 2.7

$H = (V, T)$ を G の全域木とし, $e = vw \in G \setminus H$ とする. また, $f \in T$ を T 上の v から w への初等的な路 P に現れる枝とする. このとき, $H' = (V, (T \cup \{e\}) \setminus \{f\})$ は G の全域木.

証明

$P = v, \dots, v_f, f, w_f, \dots, w$ とする. 任意に $a, b \in V$ を取ると, T 上の a から b への路 W が存在する. ここで, W に現れた v_f, f, w_f の部分を $v_f, \dots, v, e, w, \dots, w_f$ に置き換えることで H' 上の路へと変形できる. よって, H' は連結であり, 補題 2.2 より G の全域木とわかる. \square

定理 2.4

$B \subseteq E$ は $G = (V, E)$ の最小全域木へ拡張できるとする. また, D を G のあるカットで $B \cap D = \emptyset$ をみたすものとし, e を D のコスト最小の枝とする. このとき, $B \cup \{e\}$ は最小全域木へ拡張できる.

証明

$H = (V, T)$ を $B \subseteq T$ をみたす G の最小全域木とする. $e \in T$ のときは明らかなので, $e \notin T$ のときを考える. $e = vw, (v, w \in V)$ とし, P を H 上の v から w への初等的な路とする. D がカットであることから $G \setminus D$ に含まれるような v から w への路は存在しないので, P はある $f \in D$ を含

む. $c_f \geq c_e$ と補題 2.7 より, $(V, (T \cup \{e\}) \setminus \{f\})$ もまた最小全域木である. $D \cap B = \emptyset$ から $f \notin B$ であり, $B \cup \{e\}$ は最小全域木へ拡張できるとわかる. \square

定理 2.5

任意の連結グラフ G と枝のコスト c に対して, *Prim* 法は最小全域木を見つける.

証明

まず, 各ステップで $\delta(V(H)) = \{f \in E \mid f \text{ を } H \text{ に追加したときに木であることを保つ}\}$ が成立する. これは, 補題 2.1 より H へ追加して閉路ができる枝は両方の端点が H に含まれる枝であり, さらに定理 2.3 から, H へ追加して非連結となる枝は両方の端点が H に含まれない枝であることから従う. よって, 各ステップでは $\delta(V(H))$ の中でコスト最小の枝が選ばれる. そして G が連結であることと定理 2.3 より $\delta(V(H))$ は H が G の全域木となるまで空集合にならないので, H は全域木となってこのアルゴリズムが停止するとわかる. さらに, 空集合は最小全域木へと拡張できると, 各ステップにおいて $B = T, D = \delta(V(H))$ として定理 2.4 を適用した結果から, 数学的帰納法により $E(H)$ が常に最小全域木へ拡張できるとわかる. よって, *Prim* 法は最小全域木を見つける. \square

定理 2.6

任意の連結グラフ G と枝のコスト c に対して, *Kruskal* 法は最小全域木を見つける.

証明

まず, S_1, \dots, S_k をあるステップでの H の各連結成分の頂点集合とする. 補題 2.1 より, 追加される枝としては $\bigcup_{i=1}^k \delta(S_i)$ の中でコストが最小の枝

が選ばれると分かる． H が全域木でなくて，なおかつ $\bigcup_{i=1}^k \delta(S_i) = \emptyset$ となると仮定すると， $\delta(S_i) = \emptyset, \emptyset \subsetneq S_i \subsetneq V$ となり，定理 2.3 より G が連結であることに矛盾する．よって， H は全域木となってこのアルゴリズムは停止する．また，空集合は最小全域木へ拡張できる．そして，あるステップで $E(H)$ に追加される枝 e の端点が $\delta(S_i)$ に含まれているとすると， $B = E(H), D = \delta(S_i)$ として定理 2.5 を適用できて， $E(H) \cup \{e\}$ も最小全域木へ拡張できるとわかる．以上から，数学的帰納法より *Kruskal* 法は最小全域木を見つける． \square

MST アルゴリズムの効率性

まずはグラフ $G = (V, E)$ を保存するためのデータ構造から考えよう．各頂点 v に対して， v を端点にもつ枝のリスト L_v をもっておくとする．そして，各枝に対してコストが定まっているとき，コストのデータを枝と一緒に保存する．以下では複雑さを見積もる上で $n = O(m), m = O(n^2)$ と仮定する．($n = |V|, m = |E|$) 定理 2.5 の証明における観察から *Prim* 法の擬似コードを次のように書ける．

Prim 法の擬似コード

- 1: $H = (V(H), T)$ を $(\{r\}, \emptyset)$ として初期化する
- 2: **while** H が全域木でない **do**
- 3: T に $\delta(V(H))$ の最小コストの枝を加える

主張 2.1

$\delta(V(H))$ を特性ベクトルとして保存することで，計算量を $O(nm)$ にできる．

証明

x を $V(H)$ の特性ベクトルとして保存する．すると， $\delta(V(H))$ の最小コストの枝を探索するときは， $x_u \neq x_v$ なる枝 uv について最小のものをとってくればよい．そして新たに枝を加えたとき，加えた頂点について x を更新すればよい． \square

主張 2.2

各 $v \notin V(H)$ について， $V(H)$ と v をつなぐ辺の中でコストが最小のもの $h(v)$ を保存しておくことで，*Prim* 法の計算量を $O(n^2)$ にできる．

証明

まず， $\delta(V(H))$ の最小コストの枝を見つけるには，各 $v \notin V(H)$ の $c_{h(v)}$ を比較すれば良く，この比較の回数は $O(n)$ である．また， $V(H)$ へ頂点 w を加えたとき，各 $v \notin H(V)$ について $h(v)$ を更新する必要がある．更新するときは，各 $v \notin H(V)$ について c_{vw} と $c_{h(v)}$ を比較するだけでよく，1 つの頂点を加えたときの更新に必要なステップは $O(n)$ で抑えられる． \square

Kruskal 法において，付け加えたら閉路ができると分かった辺についてはもう調べなくても良いため，*Kruskal* 法を次のように書き換えられる．

Kruskal 法の擬似コード

- 1: $E = \{e_1, e_2, \dots, e_m\} (c_{e_1} \leq c_{e_2} \leq \dots \leq c_{e_m})$ とソートする
- 2: $H = (V, F)$ を $F = \emptyset$ として初期化する．
- 3: **for** $i = 1$ to m **do**
- 4: **if** e_i の端点が H の異なる連結成分に属している **then**
- 5: 辺 e_i を F へ加える

主張 2.3

Kruskal 法は $O(m \log m)$ で実行できる.

証明

まず, 最初のソートは $O(m \log m)$ でできる. (ソートについては補足のヒープソートを参照)

次に, 辺を F へ加えるステップを見よう. V の「ブロック」(H の連結成分の頂点集合) を保存しておく必要がある. ブロックを保存しておく上で, 必要な操作は $2m$ 回の「発見」(与えられた頂点 v を含むブロックを見つけるステップ) と $n-1$ 回の「合併」(辺を F へ加えたときにブロックを更新するステップ) である. これらの操作を, 各頂点にブロックの名前を持たせることと各ブロックの連結リストを作ることで実装する. この実装方法によって, 与えられた頂点がどこのブロックに属するかは定数時間でわかる. また, ブロック P と Q ($|P| \leq |Q|$) を合併する操作では, P の各頂点の持っている名前をブロック Q の名前へと更新し, 連結リストをつなげればよい (名前の更新をするときに, 連結リストとしてデータを持っていることが役立つ). ここで, 任意の頂点 v について, v の持っている名前が変わる回数は高々 $\log n$ 回である. これは 1 回の v のもつ名前が変わる合併で, 頂点 v を含むブロックのサイズが 2 倍以上になることからわかる. よって, 名前を変える回数は $O(n \log n)$ で評価できる. よって, 擬似コードの 3 から 5 にあたるステップは $O(m + n \log n)$ で実行できる.

以上より, *Kruskal* 法の計算量は $O(m \log m)$ と評価できた. □

上のようなグループ分けを管理する方法は他にもいくつかあり, Union-Find 木が有名である.

最小全域木と線形計画