

B & B による最適系列分割問題
 における改善と拡張

6B-5

加地 太一 加地 郁夫 大内 東
 北海道情報大学 北海道工業大学 北海道大学

1. はじめに

ノードが連続的な番号を保持し、始点が初期番号、終点が最終番号となり、両端点異なるグラフを系列グラフ $G(N, E)$ と呼ぶ。本論文における最適系列グラフ分割は系列グラフに対して、各ノードに与えられた重みの総和がブロックサイズ $P (> 0)$ 以下であり、かつ、部分集合のノード番号が連続的に保持される条件のもとで、カットされるエッジのコストの和が最小となるよう分割する問題である。

以上の問題に対して、Branch-and-Bound法 (B&B) を用いて従来、開発した手法を新たに改良改善し、また新しい問題の拡張を試みる。

2. 問題の設定

ノード $N = \{1, 2, \dots, n\}$ 、エッジ $E = \{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ からなる無向グラフを $G = (N, E)$ とする。各エッジは非負のコスト $C = \{c_1, c_2, \dots, c_r\}$ をもつ。この時 G の各ノードは $\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ の重みを持ち、各々 $0 < w_i \leq P$ となる。ここで、 P はブロックサイズと呼ばれる正の数である。また、ノード集合 S の重さは $|S| = \sum_{i \in S} w_i$ となる。

G を k 個のサブ集合 G_1, G_2, \dots, G_k に、以下の制約のもとで、カットされるエッジのコストの総和が最小になるよう分割する。

(1) $|G_i| =$ 部分集合のノードの重みの総和 $\leq P$

(2) 任意の G_i の各ノード番号は連続的な数をもつ
 部分集合 G_i はブロックと呼ばれ $G_i = \{j, j+1, \dots, m-1, m\}$ となる。 G_i での一番小さなノードの名前を b_i として、ブレイクポイントと呼ぶこととする。 $b_i = j$ はノード $j-1$ とノード j の間でカットすることを意味する。集合 $\{b_1, b_2, \dots, b_k\}$ は一意的に分割 $\{G_1, G_2, \dots, G_k\}$ を表現する。

ここで、グラフ G が有向グラフであり、かつ (i, j) と (j, i) のエッジを含んでいるのなら、 $i < j$ である単一エッジ (i, j) におきかえる。その時のコスト $C'_{ij} = C_{ij} + C_{ji}$ となる

3. Branch-and-Bound法 (B&B)

この問題に対して以前に示した B&B 法の概略を以下の6つのパラメーターによる構成で表す。

(1) ブランチングルール B

ブランチングルール B は分割問題の派生過程を定義する。派生過程において、いかに探索空間を小さくするかが問題である。ブランチングルール B としてはノード系列の初期値を開始点として次の2つの性質により順次展開していく。

性質1. 各ブロックの大きさが P を越えてはならない。
 性質2. あるブロックを細分化すればコストへの寄与が大きくなる。ゆえに探索木の中で、あるブロックとそのブロックを細分化した状態が生じるとき、細分化した状態をコスト最小化の立場で無視してよい。

1) と 2) の規則より次の不等式が導ける。

$$BP_{i-1} + P \geq BP_i > BP_{i-2} + P$$

(ノードウェイト = 1 のときの不等式)

BP_i : i 番目のブレイクポイント

P : ブロックサイズ

以上の不等式にしたがってブランチングノードを生成する。

(2) セレクションルール S

セレクションルール S は現在のアクティブノードから次のブランチングノードを選択する探索戦略である。ここではこの問題に効率のよい最良下限探索を採用する。

最良下限探索は探索過程の現時点でコストの値が最も低いノードを選んで進んでいくバックトラック法である。その時点までに得られているノードの中から、最も目標に近いノードを選んで展開する。

(3) ドミナンスリレーション D

部分解 π_1 と部分解 π_2 に対して、 π_1, π_2 を先祖とする完全解の中でコストが最小なものを比較し、2つのノードの優位性をみる。

もし $\min\{\pi_1 \text{ を先祖とする完全解のコスト集合}\} < \min\{\pi_2 \text{ を先祖とする完全解のコスト集合}\}$ なら $\pi_1 D \pi_2$ となる。この問題において以下の2つのドミナンスリレーションが成立する。

1) (部分解 π_k) D (部分解 π_k のブロック G_i を細分化した部分解)

2) 確定部の長さが等しい部分解 π_k, π_k において、 π_k のコストが π_k より低ければ $\pi_k D \pi_k$ 。

(4) 下限値関数 L

$L(\pi)$ は各部分解 π に対しての完全解のコスト集合の

下限となる実数値を表わす。ここでは各部分集合の下限値は確定部においてブレイクポイントによって切られるエッジのコストと未確定部におけるブロックサイズPを越えるエッジのコストの総和とする。

(5) 上限値U

Uは今現在知られている完全解のなかで最良なコストの値である。

(6) 削除ルールE

Eは上限値やドミナンスリレーションを用いてノードを削除する方を定義する。探索過程において、 $L(\pi_1) > U$ または $\pi_2 D \pi_1$ の場合、 π_1 を削除し、探索空間を縮小させる。

4. 高速化のための問題点

おおまかに以下の5つの点においてアルゴリズムおよびデータ構造の工夫をほどこし高速化に対処した。

1) グラフデータの表現

任意のノードから距離が遠い順に整列された流出辺をリストにつなぎ、同様に任意のノードへ距離が遠い順に整列された流入辺をリストにつなぐ。これによって、スパース部への非参照およびコスト計算の効率化が行われる。

2) 増分コスト計算

前回までの増分コスト計算は $C(x, y) = \sum_{y \leq i < x} C_{i, y}$ の計算式を用いていた。これに対して今回は

$$C(x, y) = C(x-1, y) + (C_{x-1, x} + C_{x-1, x+1} + \dots + C_{x-1, n}) - (C_{y, x-1} + C_{y+1, x-1} + \dots + C_{x-2, x-1})$$

を用いることによって、漸化的に計算し、効率化を計る。また、このとき上記1)に示すデータ構造を有効に用いることによって効率の向上を計る。

3) 探索空間のノード状態の表現

探索空間の各ノードの状態を逆順リストで表現することによって、データのアクセスを迅速化する。

4) ASリスト処理の高速化

小さい順に並べる整列一方向リストを構成するASリストと、あわせて同レベル要素を高速に参照するために付表処理を用いる。またASリストへの展開ノード集合の挿入法として付表の書換機能をもつマージ法を採用する。これらにより、アクティブノード集合への高速化が計られる。

5) セレクションルールの順序

実験結果より以下の構成順が最良であることが判明した。

- 1: 細分化によるドミナンス
- 2: 同レベルによるドミナンス
- 3: 上限値による選択

以上の5つの点を考慮したアルゴリズムでのノード数、ブロックサイズの変化に対する影響を図1、2に示す。

5. 問題の拡張

削除ルールおよびセレクションルールの拡張によって、問題の多様化を計る。以下の2点を考察中である。

- 1: すべての最適解を求める。

2: ある性質を持つノードを同じブロック内に、および異なるブロックに分割する。

参考文献

[1] Brian. W. Kernighan: Optimal Sequential Partitions of Graphs, J. ACM, Vol. 18, No. 1, pp. 34-40(1971).
 [2] Walter. H. Kohler: Characterization and Theoretical Comparison of Branch-and-Bound Algorithms for Permutation Problems, J. ACM, Vol. 21, No. 1, pp. 140-156(1974).
 [3] 加地、大内、加地: Branch-and-Bound法によるグラフの最適系列分割問題、OR学会春季研究発表会, pp198-199(1990).
 [4] 加地、大内、加地: グラフの最適系列分割アルゴリズムの改善、情報処理学会第40回全国大会, pp61-62(1990).
 [5] 加地、大内: 分枝限定法による最適系列分割問題、情報処理学会研究報告、90-AL-16, pp. 69-76(1990).
 [6] 加地、大内: 最適系列分割問題に対するDPとBBアルゴリズム、情報処理学会第41回全国大会, pp89-90(1990).

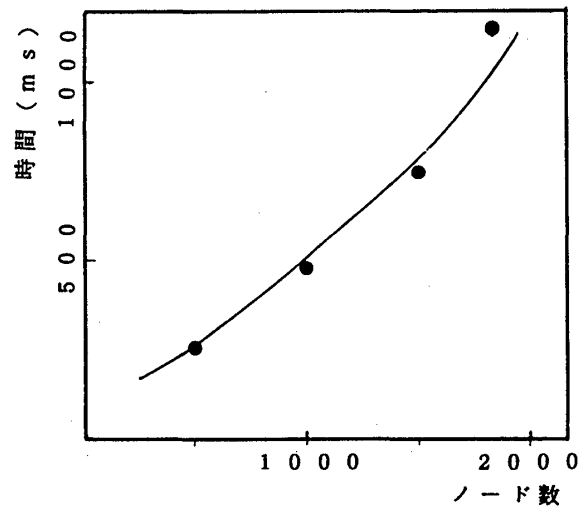


図1. ノード数と計算時間

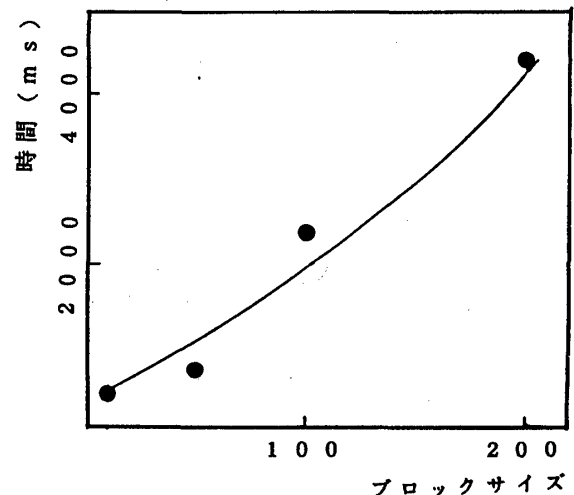


図2. ブロックサイズと計算時間