

頂点被覆に適用されたリスト減少法の解析についての再考

飯田浩志*

概要

この小篇では、頂点被覆問題への近似解法であるリスト減少法について、拙稿 Discussion paper series no. 112 で行ったそれとは少し異なる解析を試みる。

キーワード： 組合せ最適化, 頂点被覆問題, 近似アルゴリズム

与えられた無向グラフ $G = (V, E)$ における頂点の部分集合 $S \subseteq V$ について、いずれの枝であれ S に属する頂点のうち少なくとも一つに接続する、要するに S に端点を持つとき、 S を頂点被覆 (vertex cover) という。イメージとしては、 S に属する頂点を一斉に持ち上げると、すべての枝がつかれて持ち上がる、という場面を想像していただきたい。頂点被覆問題 (以降、VC と記す) は、要素数が最小の頂点被覆 S を求める、つまり $|S|$ を最小化する組合せ最適化問題である。以下では、頂点 i (頂点 $v_i \in V$ とその添字 i を同一視している) に接続する枝の本数を頂点 i の次数といい、 d_i で表す。加えて、与えられたグラフにおける最大次数 $\max_i d_i$ を Δ で、枝の総数 $|E|$ を m でそれぞれ表す。

与えられたグラフの極大[†]マッチング (互いに端点を共有しない枝の集合) $M \subseteq E$ を考えると、 M に属するすべての枝の端点を集めれば、VC へ

* E-mail: auau2.a.go.go@gmail.com

[†] 最大ではなく極大の方が好ましい。

の近似アルゴリズムとなる．なぜなら M の極大性から、 $E \setminus M$ にある枝いづれも M に属する枝と端点を共有するからである．よく知られているように、これは、VC への 2 近似 (近似率が 2, すなわち近似値が最適値の倍以下であることが保証される) アルゴリズムである．拙稿 [3] でも述べたように、VC への近似率 2 より良いアルゴリズムは、知られていない．最近では、Han *et al* [2] が、ある条件下での 1.5 近似アルゴリズムを提案している．拙稿 [3] では、Avis and Imamura [1] がリスト減少法に対して導いた近似率 $\sqrt{\Delta}/2 + 3/2$ の精密化を試みたものの、良い結果は得られなかった．ここでは、また少し違った解析を試みる．

リスト減少法 (list decreasing heuristic) とは、全頂点を次数の非昇順 $\Delta = d_1 \geq d_2 \geq \dots$ に並べた後、未カバーの枝が接続する頂点をこの順に選択していくという、VC への近似アルゴリズムであり、最初に決めた頂点の並びを動かさないところに特徴がある．拙稿 [3] では、Avis and Imamura [1] と同様に、リスト減少法が生成する近似解である頂点集合 C_D の中を $p := \min\{j \mid \sum_{i=1}^j d_i \geq m\}$ より大きいものとそれ以下に分けて解析したけれども、じつは C_D を分けないことが、また違った結果を生む．ここで、頂点 i を C_D に入れるとき、新たにカバーされる枝のうち一本に重み $1/d_i$ を附し、その他の枝の重みはすべて $1/\Delta$ とするのは、拙稿 [3] と同じである．

詳しくいうと、 C_D に属する頂点の総次数は明らかに $2m$ 以下なので、Avis and Imamura の補題 2 [1, p. 202] から、 $1/d_i$ なる重みを附された枝 $|C_D|$ 本の重みの総和は $|C_D|^2/(2m)$ 以上である．素朴に、頂点おのおのの選択/非選択を表す $|V|$ 個の 0-1 変数 x_i (1 なら選択) および各枝の端点に対応する 0-1 変数ふたつのうち少なくとも一方は 1 という m 本の制約式からなる、 $\sum_i x_i$ の最小化を目的とする整数計画問題として定式化された VC の線形緩和問題 (すべての変数 x_i を $x_i \geq 0$ として整数性を除いた問題) を考える．その線形緩和問題の双対問題における各枝 $e \in E$ の重みを表す変数を y_e とし、もとの VC の最適値を Opt とすると、弱双対性から [1, pp. 202-3]

$$\begin{aligned} \text{Opt} &\geq \sum_{e \in E} y_e \geq \frac{m - |C_D|}{\Delta} + \frac{|C_D|^2}{2m} \\ &\geq 2\sqrt{\frac{|C_D|^2}{2\Delta}} - \frac{|C_D|}{\Delta} = \left(\frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\Delta}} - \frac{1}{\Delta} \right) |C_D|. \end{aligned}$$

よって,

$$|C_D| \leq \frac{\Delta}{\sqrt{2\Delta} - 1} \text{Opt}$$

を得る. このように, 拙稿 [3] で得た近似率と同じではあるものの, 余分な項が出てこない.

以上の議論において, C_D に属する頂点の総次数を, 与えられたグラフにおける頂点の総次数 $2m$ で押さえたのは, いかにも大雑把ではある. ただ, 容易に分かるように, ある正の整数 q について $2m - q$ でもし押さえられたとしても, それは単に拙稿 [3] で得られたように

$$|C_D| \leq \frac{\Delta}{\sqrt{2\Delta} - 1} \text{Opt} - \frac{q}{2\sqrt{2\Delta} - 2}$$

を導くだけである. この観点から, 近似率 $\Delta/(\sqrt{2\Delta} - 1)$ をより精密にするためには, Avis and Imamura [1] の議論に沿う限り, $2m - q$ の形より小さい値で C_D に属する頂点の総次数を押さえることが必須であろう. 実際, Avis and Imamura [1] が C_D の中で p より大きいものの次数の総和を m で押さえたことは, 本質的なはずである.

最後に, 拙稿 [3] でも述べたように, Avis and Imamura [1] は, 正確には近似率 $\sqrt{\Delta}/2 + 3/2$ より小さい $\Delta/(2\sqrt{\Delta} - 1) + 1$ を得ている. そちらと比較した場合では, 数値実験によって容易に確かめられるように, ここでも得た $\Delta/(\sqrt{2\Delta} - 1)$ の方が小さくなる範囲は $2 \leq \Delta \leq 19$ より狭い $2 \leq \Delta \leq 9$ である.

参考文献

- [1] D. Avis and T. Imamura, A list heuristic for vertex cover. *Oper Res Lett* **35**(2) 201-4 (2007) [doi:10.1016/j.orl.2006.03.014].
- [2] Q. Han, A. P. Punnen and Y. Ye, An edge-reduction algorithm for the vertex cover problem. *Oper Res Lett* **37**(3) 181-6 (2009) [doi:10.1016/j.orl.2009.01.010].
- [3] 飯田, 頂点被覆へのリスト減少法の解析に関する一考察. Discussion paper series no. 112, 小樽商科大学ビジネス創造センタ, 2007; (<http://hdl.handle.net/10252/908>) から入手可能.