# ヒント数17の数独パズルの効率的な生成に関する研究

223426015 長尾 卓 山本研究室

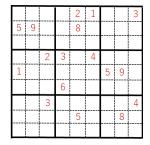
### 1. はじめに

数独パズルは、ペンシルパズルの一種である、ペンシル パズルとは、問題に対して答えを徐々に鉛筆で書き込んで いき、答えを導くようなパズルのことである. ペンシルパズ ルには、数独パズルのほかにスリザーリンクや虫食い算な どが知られている. 数独パズルは、与えられたヒント(例: 図 1 左)から、1 から 9 の数字を用いて縦、横、 $3 \times 3$  ブ ロックのどの数字にも重複させないように、マスを埋めて いくパズルである.図1左で与えられる問題の答えは図1 右である. また、1 つの問題から得られる最終盤面はただ 1通りである必要がある. 以降, 数独パズルの最終盤面を 「解」と表す. 本研究には先行研究 [1] がある. 先行研究の 目的は、ヒント数が少ない数独パズルの問題を確率的に効 率よく生成することである.先行研究が提案するヒント生 成アルゴリズムのヒント数 17 の問題生成割合は約 5%であ り、1 つの問題を生成する平均時間1 は約 105 分であった. なお、数独パズルにおけるヒント数の下限は17個である ことが [2] により証明されている. 本研究ではヒント数 17 の問題を効率よく生成することを目的とする. 本研究が提 案するヒント生成アルゴリズムは,先行研究のヒント生成 アルゴリズムを改善したものである. そのヒント数 17 の 問題生成割合は約93%であり、先行研究と同環境下で1つ の問題を生成する平均時間は約11分であった。また、生 成したヒント数 17 の問題の中に異なる問題がどの程度含 まれているか調べた結果、200 問中 166~185 問が含まれ ていた.

#### 2. 本研究で用いる手法

本研究ではシミュレイテッド・アニーリング(SA) [3] と,ビームサーチ(BS) [4],Algorithm X(AX) [5] の 3 つの手法を用いる.以下にそれらの説明をする.

SA は、ある状態からランダムな近傍状態に遷移させながら、最適解を得るアルゴリズムである。内部温度というパラメータを設定し、徐々に内部温度を低下させていき、内部温度に依存した遷移確率で状態の遷移を行う。本研究では、メトロポリス法を用いてマルコフ連鎖を構成し、マルコフ連鎖上で SA を行う。BS は、木構造上の根からスタートする w 本のパスを考えて、それらのパスを同時に



7	4	8	5	2	1	9	6	3
5	9	6	7	8	3	2	4	1
3	2	1	9	4	6	8	7	5
6	5	2	3	9	4	7	1	8
1	3	4	2	7	8	(5)	9	6
9	8	7	6	1	5	4	3	2
2	7	3	8	6	9	1	5	4
4	6	9	1	(5)	2	3	8	7
8	1	5	4	3	7	6	2	9

図 1: ヒント数 17の数独パズル(左)とその解(右).

葉の方向に伸ばしながら評価値がより良いノードを探索するヒューリスティックな探索アルゴリズムである。BSの性質はwによって大きく変化するため,慎重に設定する必要がある。AXは,集合Sと複数の部分集合Sをもつ厳密被覆問題をバックトラックで効率よく解くアルゴリズムである。ある時点までに選択してきた全てのSと互いに素のSのデータのみを保持し,保持している複数のSから適切にSを選択することを再帰的に繰り返す。保持している複数のSのみではSの要素をカバーできないと判断した場合に,効率よく枝狩りを行うため効率がよい。

## 3. 先行研究のヒント生成アルゴリズム

本研究が提案するヒント生成アルゴリズムは [1] の方法 を改善したものである. 先行研究のヒント生成アルゴリズ ムは、まず、ヒント集合  $H^{(0)} = \emptyset$  を用意する.  $H^{(i)}$  の右 肩の数字が表記されている場合は、|H|=iを表す.次に、 適切なヒントhをHに添加していき,Hから得られる解 の集合 S(H) の大きさ |S(H)| を徐々に減少させていく. hはマスの位置と数字の組である。適切なhとは、 $H^{(i)}$ に添 加して得られる  $H^{(i+1)}$  の  $|S(H^{(i+1)})|$  が最小となる h のこ とである. 最終的には, |S(H)| = 1 となるまで h を H に 添加して問題を生成する. h の選択方法は, H から S(H)を得て、解に出現する場所と数字の組である複数の要素の うち最も出現回数が少ない要素をhとする.なお、Hから S(H) を得るためには、バックトラック(BT)を用いる. 一方で, $H^{(i)}$  (i < 14) は十分に  $|S(H^{(i)})|$  が減少しておら ず、BTで解を列挙することは効率が悪い、そのため、SA を用いることで  $H^{(i)}$  から得られる解を偏りなく等確率に 多く生成することを行い、確率的に h を選択する.

## 4. 先行研究のヒント生成アルゴリズムに加 えた改善

先行研究のヒント生成アルゴリズムに主に 4 点の改善を 加えた. 2点はヒント数17の問題生成割合を高めるための 改善で、残りの2点はヒント生成の高速化のために行った 改善である. ヒント数 17 の問題生成割合を高めるための 改善の 1 点目は、生成した  $H^{(14)}$  に 3 つの h をまとめて 添加するようにした点である. これにより, 生成してきた  $H^{(14)}$  が、あるヒント数 17 の問題の部分集合である場合 は、必ずそのヒント数17の問題を生成できるようになる. この改善のみを加えた場合のヒント数別の問題生成割合は 約 5%向上して約 10%になった.2 点目は, $H^{(i)}$  の解集合 の大きさを柔軟に減少させていくために、解集合が最小の w 個の  $H^{(i)}$  を保持していく BS を用いた点である. 生成し た  $H^{(14)}$  の解集合が小さいときほど、 $H^{(14)}$  に 3 つのヒン トを添加する場合に、ヒント数17の問題が生成しやすくな ることは実験により分かっている. 本研究で行う BS には 一般的な BS にはないパラメータがあり,  $\,1\,$ つの  $H^{(i)}$  から 構築する  $H^{(i+1)}$  の個数の上限 ho を設けている. パラメー  $g \rho$  は、解集合が減少していきずらい  $H^{(i)}$  から構築され た $H^{(i+1)}$  のみを BS で保持することを避ける目的がある. 図 2 より、最も柔軟に解集合が減少するパラメータ  $(w, \rho)$ は実験した範囲  $(2 \le \rho \le w \le 10)$  では、 $(w, \rho) = (10, 2)$ であった. wを大きくすると、さらに柔軟に解集合は減少

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>プログラムの実行環境は以下の通りである:OS:Linux Ubuntu 16.04.7, CPU:Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2640 v4 @ 2.40GHz,メモリ:64G, コンパイラ:gcc5.4.0.

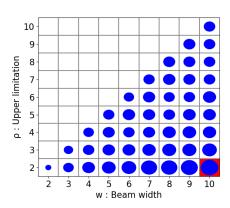


図 2: ビーム幅 w と上限  $\rho$  ( $2 \le \rho \le w \le 10$ ) により、 生成した w 個の  $H^{(14)}$  の中で最小の解集合の大きさが 160,000 以下になる確率を円の大きさで表した図. 生成割合が最も高い  $(w,\rho)$  の組は赤色で表す.

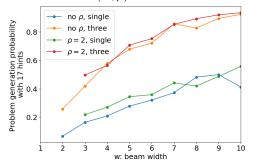


図 3:  $w, \rho$   $(2 \le w \le 10, \rho: 2, w)$  と  $H^{(14)}$  にヒントを 3 つ (three) または 1 つずつ (single) ヒントを添加する場合のヒント数 17 の問題生成割合.

しやすくなると予想する. ヒント生成の高速化のための改 善の1点目は,数独パズルが厳密被覆問題と見なすことが できることから、 $H^{(i)}$   $(i \ge 14)$  から解集合を得るために BT ではなく、より効率の良い AX を用いるようにした点 である.この変更により, $H^{(14)}$  にまとめて添加する 3 つ のヒントの選択時間は約  $66\sim80\%$ ほど短縮した. 2点目 は、Hから解をサンプリングするSAにおける近傍状態を 変更した点である. 先行研究の SA は、ランダムに選択し た行の中で、ヒント以外の2マスの数字を交換してできる 盤面を近傍状態としていた.一方で,本研究の SA は,ラ ンダムに選択した3×3ブロックの中で、ヒント以外の2 マスの数字を交換してできる盤面を近傍状態とする.ただ し、初めに H を考慮して、先行研究は全行に、本研究は全 ブロックに1から9の数字が無作為に書き込まれた初期盤 面から遷移を行うようにする. この変更により, SA の解 のサンプリング効率は約5倍向上した.

## 5. 改善によるヒント数 17 の問題生成の割 合と効率の変化

前節で述べたような,ヒント数 17 の問題生成割合を高めるための改善の 2 点の組み合わせで,どの程度ヒント数 17 の問題生成の割合と効率が変化するか調べた.ヒント数 17 の問題生成割合を図 3 に示し,1 つのヒント数 17 の問題を生成する平均秒数を図 4 に示す.図 3 より,w が大きいほどかつ, $H^{(14)}$  に 1 つずつではなく 3 つのヒントをま

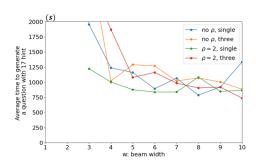


図 4: 図 3 の結果より 1 つのヒント数 17 の問題を生成する平均秒数を求めて示した図.

とめて添加する場合が,ヒント数 17 の問題生成割合は高くなることが分かった.一方で,図 4 からは  $H^{(14)}$  以降のヒント生成方法の差異によってはヒント数 17 の問題生成効率に目立った違いがないことが分かった.つまり, $H^{(14)}$  に 1 つずつではなく 3 つのヒントをまとめて添加する方が計算量が大きくなることが分かる.図 4 の中で最もヒント数 17 の問題生成効率が良かった場合は, $(w,\rho)=(10,2)$  かつ  $H^{(14)}$  に 3 つのヒントをまとめて添加する場合であり,1 つのヒント数 17 の問題を生成する平均時間は 736 秒であった.また,生成したヒント数 17 の問題の中に異なる問題がどの程度含まれているか調べた結果,200 問中 166  $\sim$  185 間の異なる問題が含まれていた.

## 6. まとめと今後の課題

先行研究のヒント生成アルゴリズムにビームサーチや Algorithm X を用いることと, $H^{(14)}$  に 3 つのヒントをまとめて添加する変更を行い,ヒント数 17 の問題生成効率を改善した.問題生成に要する平均時間とヒント数 17 の問題生成割合は先行研究が約 105 分と約 5%であったのに対し,本研究では約 11 分と約 93%であった.この本研究の結果は  $(w,\rho)=(10,2)$  かつ  $H^{(14)}$  に 3 つのヒントをまとめて添加する場合のものである.また,生成した多くのヒント数 17 の問題の中に異なる問題がどの程度含まれているか調べ,200 問中  $166\sim185$  問が含まれていた.今後の課題は,w や  $\rho$  をより広い範囲で実験して,より適切な w や  $\rho$  の組を見つけることや,より等確率にヒント数 17 の問題を生成するようにアルゴリズムを改善することである.

#### 参考文献

- [1] 古川 湧: ヒントの少ない数独パズルの生成に関する研究. 2020 年度名城大学大学院理工学研究科修士論文(2021).
- [2] G. McGuire, B. Tugemann, and G. Civario: There is no 16-clue Sudoku: Solving the Sudoku minimum number of clues problem via hitting set enumeration. *Experimental Mathematics*, 23:2, pp. 190–217 (2014).
- [3] Bruce E. Rosen, 中野 良平:シミュレーテッドアニー リング: -基礎と最新技術-, 人工知能学会誌, Vol.9, No.3, pp.365-372 (1994).
- [4] Y. Inoue and S. Minato: Acceleration of ZDD Construction for Subgraph Enumeration via Pathwidth Optimization. TCS Technical Report, TSC-TR-A-16-80, (2016).
- [5] D. E. Knuth: Dancing links. *Millennial Perspectives in Computer Science*, pp. 187–214 (2000).