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

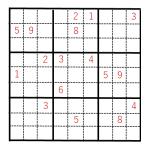
1. はじめに

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、 3×3 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 [3] により証明されている. 先行研究により, 確率 的にヒント数17の問題を生成できることが分かったため、 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 目的とした. 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良したものである. 提案するヒント生成アルゴリズムはヒント数 17 の問題を 約93%の確率で生成し、先行研究と同環境で1つの問題を 生成する平均時間は約11分であった.

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) [4] と,ビームサーチ(BS) [5],Algorithm X [6] の 3 つの手法を用いる.以下にそれらの説明をする.

SA は目的の定常分布をもつマルコフ連鎖 [7] を安定して構成するヒューリスティックなアルゴリズムである。マルコフ連鎖上のある状態からランダムな近傍状態に遷移させることを繰り返し、マルコフ連鎖を定常状態にした後に、SA のパラメータである内部温度 T を微減させて定常分布を目的の定常分布へ緩く変化させる。以上を繰り返すことで、目的の定常分布をもつマルコフ連鎖を構成していく。そ



_	_			_	_	_	_	
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: 17 個のヒントによる数独パズルの問題(左)と その解(右). して、目的の定常分布を得るまでに、得たい状態をサンプリングすることが可能である.一般的な SA は、ある状態の出現確率をボルツマン因子により決定し、近傍状態への遷移にはメトロポリス法 [4] を用いる.本研究もボルツマン因子やメトロポリス法を用いる.

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。w が大きい場合は、空間的計算量と時間的計算量の両方が大きくなる。一方で、w が小さい場合は、最適解や最適解に近いノードへのパスが途中で絶たれる可能性が大きくなる。

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 のみを保持し、保持している部分集合から適切に s を選択することを再帰的に繰り返す。保持している部分集合のみでは 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. $H^{(0)}$ の右 肩の数字が表記されている場合は、ヒント集合 H のサイズ 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の大きさ |S(H)| を徐々に減少させ ていく. h はマスの位置 p と数字 n 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)| 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、得た解に出現した場所と数字の組で 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) は十分に解集合の 大きさが減少しておらず、BT で解を列挙することは効率 が悪い. そのため、シミュレイテッド・アニーリング(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 えた改良

前述したように、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良したものである。改良した点は主に 4 点であり、2 点はヒント数 17 の問題生成割合を高めるための改良で、残りの 2 点はヒント生成の高速化のために行った改良である。ヒント数 17 の問題生成割合の向上のための改良 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。先行研究のヒント生成アルゴリズムにこの改良を加えた場合のヒント数別の問題生成割合は図 2

¹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.

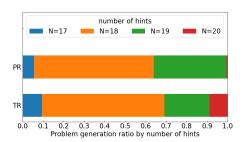


図 2: 先行研究のヒント生成アルゴリズムに $H^{(14)}$ に 3 つのヒントをまとめて添加する変更を加えたアルゴリズムの問題生成割合. PR が先行研究であり、3R が本変更を加えたアルゴリズムを表している.

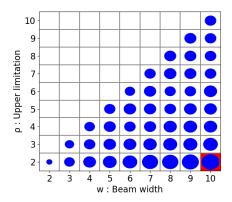


図 3: ビーム幅 w $(2 \le w \le 10)$ と上限 ρ $(2 \le \rho \le w)$ の組み合わせにより, $B^{(14)}$ に含まれる最も解集合が小さい $H_j^{(14)}$ の解集合の大きさが U=160,000 以下になる確率を円の大きさで表した図.w は横軸で表し, ρ は縦軸で表す.最も生成割合が高かった w と ρ の組を赤色で表している.

のように変化し、ヒント数 17 の問題生成割合は約 5%から 約 10%に上昇した. 2点目は, 生成していく $H^{(i)}$ の解集合 を柔軟に減少させていくために、最も解集合が小さいw個 の $H^{(i)}$ を保持していく BS を用いた点である [2]. 生成し た $H^{(14)}$ の解集合が小さいときほど, $H^{(14)}$ に $\stackrel{\frown}{3}$ つのヒン トを添加する場合に、ヒント数17の問題を生成しやすくな ることが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 生成する $H^{(i+1)}$ の個数の上限 ρ を設けている. パラメー φ_{ρ} は、解集合が減少していきずらい $H^{(i)}$ から生成された $H^{(i+1)}$ のみを BS で保持することを避ける目的がある.ヒ ント生成の高速化のための改良 1 点目は, $H^{(i)}$ $(i \ge 14)$ か ら解集合を得るために BT ではなく、Algorithm X を用い るようにした点である. Algorithm X は厳密被覆問題を効 率よく解くことができるアルゴリズムであり、数独パズル は厳密被覆問題として定義することができることから、本 研究は BT ではなく Algorithm X を用いることとした.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 $66 \sim 80\%$ 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, 近傍状態の決定方法 を変更した点である. 先行研究の SA は、ランダムに行を

選択し、選択した行内のヒント以外の 2マスの数字を交換するように遷移先の近傍状態を決定する。ただし、初めに H を考慮して全行に 1 から 9 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。一方で、本研究の SA は、ランダムに 3×3 ブロックを選択し、選択したブロック内のヒント以外の 2 マスの数字を交換するように遷移先の近傍状態を決定する。ただし、初めに H を考慮して全ブロックに 1 から 9 が無作為に書き込まれた初期盤面から遷移を行う。この変更により、SA の解のサンプリング効率が約 5 倍向上した。

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] 長尾 卓: ビームサーチを用いたヒント数 17 の数独パズルの効率的な生成について. ゲームプログラミングワークショップ 2022 論文集, pp. 96–103 (2022).
- [3] 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).
- [4] Bruce E. Rosen,中野 良平:シミュレーテッドアニーリング: 一基礎と最新技術ー、人工知能学会誌、Vol.9、No.3、pp.365-372 (1994).
- [5] Y. Inoue and S. Minato: Acceleration of ZDD Construction for Subgraph Enumeration via Pathwidth Optimization. TCS Technical Report, TSC-TR-A-16-80, (2016).
- [6] D. E. Knuth: Dancing links. Millennial Perspectives in Computer Science, pp. 187–214 (2000).
- [7] Berg, B.: Markov Chain Monte Carlo Simulations and Their Statistical Analysis. World Scientific Publishing Co. Pte. Ltd. (2004).