3C-4

1次元2状態セル・オートマトンのネットワーク表現

香山 喜彦<sup>†</sup> 梅花女子大学 文化表現学部 情報メディア学科

### 1. はじめに

セル・オートマトンとネットワーク理論は, 多くの複雑系のふるまいとその構造を理解する 上で重要な役割を担っている.前者においては, 特に Wolfram のクラス IV に分類されるルールが 自己組織化の機構との関連性で議論され、計算 万能なルールを含むことも示されている[1-2]. 一方後者では,実世界における様々な複雑系を 構成する要素間の繋がりが、スモールワールド 性やスケールフリー性といったネットワークの 特性により表現されており、精力的な研究がお こなわれている[3-5]. そこで本発表では、1次元 2状態のセル・オートマトンの時間発展をネット ワークの変化によって表現し、ネットワーク理 論の特性指標を用いて, セル・オートマトンの 動的な特徴を表現する方法を提唱する.具体的 には, 3 近傍ルール(ETC)と 5 近傍総和型ルール (5TCA)を取り上げ、代表的なルールのネットワ ーク図を提示し, それらの特性指標について議 論する[6].

### 2. ネットワーク表現

## 2.1 ネットワークの導出

セル・オートマトンのドットパターンからネ ットワークを導出するのは以下の手順による. 先ず N 個のセルを任意の初期配位から時間発展 させたパターンと,その初期配位のうち1セル の状態を反転させたものから時間発展させたパ ターンとの差分を求める(図1).



次に,得られた差分のうち初期配位で状態を変 化させたセルとtステップで状態が変化したセル とをエッヂでつなぐ(図 2). これは,初期配位の 状態変化の情報がtステップ後の各セルに伝達さ れたとみなすからである.この操作をすべての セルについて行い,統合すると図 3 のネットワ ークを得る.なお,ここでは周期的境界条件を 用いている.



図2. 初期配位からのエッジ



ネットワーク

のネットワークを示す. なお,混同を避けるため, 5TCA のルール番号には 最初に T を付加すること にする. ECA のルール 90 や 60, 5TCA のルール T42 などは加法性を持つ ためネットワークは初期

図4に代表的なルール

配位に依存しなくなり、いずれも図 3 のような 幾何学模様となる.



図4. 代表的なルールのネットワーク

#### 2.2 隣接行列

各ルールから導かれるネットワークの特性に ついて具体的に議論するには隣接行列が必要と なる.ルール関数の空間反転およびビット反転 の変換に従って,隣接行列の変換則も求めるこ とができる.特徴的な性質として,ビット反転 不変なルールの中で,ルール番号を足し合わせ ると ECA の場合は 255(5TCA は 63)となるルール の組は隣接行列が等しくなることが示される. これらを減基数の補数ルールの組と呼べば,独 立な ECA ルールにおいては 6 つ,独立な 5TCA ルールにおいては 4 つの組が存在する.

### 3. 特性指標

ここで取り上げる特性指標は、ノード間最短距離の逆数の平均(Efficiency)とクラスター係数 (CC)およびノード(セル)の次数(k)の分布である. 代表的なルールについて、ノード数に対する

Network representation of one-dimensional binary cellular automata

<sup>&</sup>lt;sup>†</sup>Yoshihiko Kayama, Department of Media and Information, BAIKA Women's University

Efficiency の変化のグラフは図 5(両対数)のように なる. なお, 紙面の都合上, 以下では 5TCA の データを中心に提示する.



図 5. Efficiency のノード数依存(5TCA) T40 のようにクラス II に属するルールはノード 数 N の増加(時間ステップは ECA で(N-1)/2, 5TCA で(N-1)/4)に伴って傾き-1 で減少し, T10 の ようなクラス III のルールはほぼ一定の値を取る ことが分かる.また,クラス IV に分類されてい るルール 110 や T52 は,それらの中間の傾きで 減少している.但し T20 についてはクラス II と の違いは明確でない.

次に, Efficiency とクラスター係数の値の分布 は図 6 のようになる(N=3201, t=800).



# 図 6. Efficiency と CC の分布(5TCA)

大域的なリンク構造が Efficiency に反映されるこ とを考慮すれば、広がりのあるドットパターン を描くクラス III のルールが大きな値を持つこと は当然の結果である.反対に局所的なパターン に制限されるクラス II は CC 軸の近傍に分布す る.また、CC の値が大きいものは比較的複雑な 局所的パターンを描くことに対応している.ま たクラス IV ルールについては、これらの境界領 域に位置すると考えられる.

さらに次数分布を求めると、各ルールの特徴 がさらに明確になる.特に T20 の場合は、図 7 のようにスケールフリー性が確認できる.ただ し、特性が明確になるように 10 個の初期値からの次数分布を重ねて描画してある.類似の分布は他のクラス Ⅱ のルールにも存在するが、これほど明確なものは確認できていない.



#### 4. 結論

ここで提示した CA のドットパターンに対する ネットワーク表現は,比較的単純な手続きでは あるものの,ネットワーク理論の特性指標を用 いて,CA の動的ふるまいを解析する方法を提供 できることを示している.実際にここで示した 結果は,各ルールのパターンが持つ特徴と符合 するとともに,スケールフリーのような特徴的 なネットワーク構造を持つルールも見つけるこ とができた. "Edge of Chaos"[7]との関連性など も興味深い話題であり,今後さらに研究を進め る予定である.

### 参考文献

[1] S. Wolfram, Statistical Mechanics of Cellular Automata: Rev. Mod. Phys. 55, pp.601–644 (1983).

[2] N. Ollinger: Universalities in cellular automata a (short) survey: B. Durand (Ed.), JAC, MCCME Publishing House, Moscow, ISBN 978-5-94057-377-7, pp.102–118 (2008).

[3] A.-L. Barabási, R. Albert, Emergence of Scaling in Random Networks: Science 286, pp.509–512 (1999).

[4] D. J. Watts, S. H. Strogatz: Collective Dynamics of Small-World Networks, Nature 393, pp.440–442 (1998).

[5] S. Boccaletti, V. Latora, Y. Moreno, M.Chavez, D.-U. Hwang: Complex networks: Structure and dynamics, Physics Reports 424X, pp.175–308 (1998).

[6] Y. Kayama: Complex networks derived from cellular automata, arXiv:1009.4509 (2010).

[7] C. G. Langton: Computation at the edge of chaos, Physica D 42, pp.12-37 (1990).