培養神経回路網の結合性と論理性の解析手法の提案

A Proposal of Analysis with Connectivity and Logicality in Cultured Neuronal Network

林 勲満元 弘毅工藤 卓Isao HayashiKoki MitsumotoSuguru N. Kudoh関西大学大学院関西大学関西学院大学Kansai UniversityKansai UniversityKwansei Gakuin University

Abstract We discuss how to indicate the logicality and connectivity from living neuronal network in vitro. Rat hippocampal neurons are organized into complex networks in a culture dish with 64 planar microelectrodes. We have already proposed a model to analyse logic of signals of three electrodes in a culture dish with t-norm and t-conorm connectives. However, in this paper, we expand the electrode space which is analyzed, and discuss the logicality and connectivity of cultured neuronal network from the view of signal transfer with propagation, spread and convergence. First, we define the transfer pattern of pulse signal with formulation of propagation, spread and convergence. Next, the connectivity of electrodes is defined by contribution of fuzzy sets which represents signal strength. The useful of the model is evaluated by experiment data of cultured neuronal network.

1. はじめに

近年,脳で外部機器を制御する Brain Machine Interface(BMI)の研究が行われている[1–3].脳活動を脳波 で解析する以外の方法として,多点電極計測システム を用いたラット培養神経回路網への刺激の応答研究があ る[4–10].Bettencourtら[7]は相互情報量で発火パル スの包含性を定義し,3電極間の伝達方向性の発生確率 を議論している.しかし,解析法は電極間の静的論理性 に限られ,より広範囲な伝達パターンの解析は十分では ない.一方,林や工藤ら[6,8–10]は,t – norm 演算子 とt – conorm 演算子のファジィ演算子[11]を用いて電 極間の論理性を議論している.しかし,まだ十分に伝達 パターンの結合性を議論したとはいえない.

本論文では,ファジィ演算子を用いて多点電極間の 論理性を解析し,発火パルスを伝達パターンに分類し て,ファジィ包含度により結合性を議論する.具体的に は,Schweizer 演算子により AND 演算と OR 演算のパ ラメータ演算子を構成して,3 電極間の入出力関係の論 理性を獲得する.また,発火パルスを時間窓で集約し, 発火の伝達を伝搬,拡散,吸収の複数の空間パターンで 表現して,その傾向を分析する.さらに,電極間の結合 の強さを発火パルスのファジィ包含度で定義し,電極間 の結合性を議論する.ここでは,培養神経回路網の実発 火データに本分析法を適用し,その有用性を議論する.

2. ファジィ演算子による細胞の活動電位解析

ファジィ結合演算子はt-norm 演算子とt-conorm 演 算子からなる.t-norm Tとは, $(x, y) : [0, 1] \times [0, 1] \rightarrow$ [0, 1]なる関数で,境界条件,短調性,交換性,結合性を 満たす.t-norm 演算子は,論理積,代数積,限界積, 激烈積等を含む.また,t-conorm Sはt-norm の 双対な演算であり,論理和,代数和,限界和,激烈和等 を含む.一方,パラメータ付きのファジィ結合演算子と して Schweizer 演算子が提案されている.t - norm 演 算子のパラメータ p_n やt - conorm 演算子のパラメー タ p_c を変更することにより,Schweizer 演算子は論理演 算 $(p_n = p_c = \infty)$ や代数演算 $(p_n = p_c = 1)$,激烈演算 $(p_n = p_c = 0)$ 等を表現できる.

$$T(x,y) = 1 - ((1-x)^{p_n} + (1-y)^{p_n} - (1-x)^{p_n} (1-y)^{p_n})^{1/p_n}$$
(1)

$$S(x,y) = (x^{p_c} + y^{p_c} - x^{p_c} y^{p_c})^{1/p_c}$$
(2)

いま,多点電極計測システムの64個の電極で発火の時 刻データが得られたとしよう.64 電極から任意のx, y, zの3電極を選択し,その論理性を獲得する.提案アルゴ リズムを図1に示す.まず,x 電極とz 電極に注目し,時 間窓の発火パルス回数とその偏差から発火パルスのファ ジィ数を構成する.次に,ファジィ数の一致度 μ_{xz} が高く なるように時間窓と時間幅を調整する.y 電極とz 電極で も同様に調整する.この時間幅の調整により,z 電極から x 電極やy 電極,x 電極やy 電極からz 電極へと伝達する 3 電極間での発火パルスの方向性の推定が可能となる(図 2 参照).最後に,x 電極のFz を出力として,Schweizer 演算子 $f(F_x, F_y) = \{T(F_x, F_y), S(F_x, F_y)\}$ のパラメー p_{p_n}, p_c を調整し, $\min_{p_n, p_c} |F_z - f(F_x, F_y)|$ が最小と なる関係を同定する.

3. 培養神経回路網の結合性

培養神経回路網の結合性は,電極間における発火パルスの伝達パターンとファジィ包含度による発火パルス



Fig. 1: Algorithm for Analysis of Action Potentials in Cultured Neuronal Network

の伝達効率から決定する.すなわち,培養神経回路網の 特性は,ファジィ結合演算子の論理性,伝達パターンと ファジィ包含度の結合性により表現される.

ここでは,発火パターンの伝達を伝搬,拡散,吸収の 3種類で表現する.図3に伝達パターンを示す.(a)が 伝搬を表し,(b)が吸収,(c)と(d)が単方向と多方向の 拡散を表す. ジィ数を包含する程度で定義する.図4にファジィ包含 度の概念を示す.いま,3 電極のファジィ数X, Y, Zの 幅を D_X, D_Y, D_Z で表す.ファジィ包含度 γ を次式で 定義する.

$$\gamma = D_X / D_Z \times D_Y / D_Z \tag{3}$$

ただし,包含度が高い場合, γ は1に近づき,発火パルスの伝達効率は良いことを表す.



Fig. 3: Propagation Patterns



Fig. 2: Connectivity of Electrodes

発火パルスの伝達効率のファジィ包含度は,ある電極 の発火パルスのファジィ数が他電極の発火パルスのファ



Fig. 4: Inclusion Degree of Fuzzy Numbers

4. 結合性と論理性の解析

まず,発火速度とシナプスの神経伝達物質の放出時間から電極間の伝達パルスの遅延時間を10msとした.多点電極装置はサンプリング周波数が20kHzであり,全計測時間が120秒であるので,時間窓を4秒として時間窓は30個となる.この時間窓の発火パルス平均回数とその差分から,分析対象の電極を次のように決定する.

a : (19el, 44s - 48s)

$$b$$
 : $(3el, 88s - 92s), (4el, 88s - 92s)$

- (11el, 88s 92s)
- c : (31el, 88s 92s)
- d : (39el, 80s 84s)

ただし,表記は(電極番号,時間帯)である.



Fig. 5: Transmission of Pulse Frequency

図 5 に伝搬の結果を示す.横軸はファジィ結合演算子のパラメータ $p_n \ge p_c$ を表し,縦軸は包含度 γ を示す. $\gamma = 0.0 \ge p_n = 1.0$ 付近に 14 個のパラメータの収束値が存在し, $\gamma = 1.29$ かつ $p_c = 430.0$.付近に 75 個のパラメータが存在している.また, $\gamma = 2.45$ かつ $p_c = 999.9$, $\gamma = 3.12$ かつ $p_c = 999.9$, $\gamma = 3.85$ かつ $p_n = 508.0$, $\gamma = 3.97$ かつ $p_c = 508.0$ 付近にもパラメータが分布している.これらの結果から, $\gamma = 1.29$ かつ $p_c = 430.0$ に最適パラメータが分布し, $p_c = 430.0$ が論理和である ことから,ファジィ結合演算子は弱いORに調整されていることがわかる.



Fig. 6: Narrow Diffusion and Absorption of Pulse Frequency

図 6 に単方向伝搬と吸収の結果を示す.多くのパラメー タが $\gamma = 1.72$ かつ $p_n = 10.7$, $\gamma = 2.33$ かつ $p_c = 30.0$, $\gamma = 3.79$ かつ $p_c = 37.7$ 付近に収束している.特に, $\gamma = 1.72$ かつ $p_n = 10.7$ 付近に分布している. $p_n = 10.7$ 論理積であることから,ファジィ結合演算子は弱いAND に調整されていることがわかる.



Fig. 7: Wide Diffusion of Pulse Frequency

図 7 に多方向拡散の結果を示す.多くのパラメータは 高いファジィ包含度を示し,主なパラメータは, $p_c = 15.2$ と $p_c = 30.0$ 付近に 23 個, $p_c = 53.7$ と $p_c = 206.6$ 付近 に 18 個, $p_c = 349.8$ 付に 26 個, $p_c = 630.3$ 付近に 104 個, $p_n = 5.2$ と $p_n = 397.5$ 付近に 4 個分布している. 特に,多くのパラメータは $p_c = 630.3$ 付近に存在して おり,この演算子が論理和であることから,ファジィ結 合演算子は弱い OR に調整されていることがわかる.

最後に,図8に全方向拡散の結果を示す.パラメータ は広範囲に分布している.この結果から,ファジィ演算 子は特定の収束値をもたないことを示している.すなわち,発火パルスが全方向に拡散する場合,種々の論理性が混在していると考えられる.

全体の結果から,拡散が広範囲になるほど,ファジィ 包含度は高くなり,発火パルスは伝達損失がなく確実に 伝達していることがわかる.また,ファジィ演算子は論 理和や論理積などの多種多様な演算子に収束しているこ とがわかる.





5. おわりに

本論文では,ファジィ演算子とファジィ包含度を用い て,発火パルスの伝達パターンに応じた多点電極間の論 理性と結合性を議論した.今後,スパイクの発火密度を 考慮した電極間の論理性と結合性,全電極の解析につい ても議論する必要がある.

本研究の一部は,関西大学研究拠点形成支援経費「脳認 知ロボティックスによる橋梁診断スキームの構築」(2013 年~2014年)の助成を得た.

参考文献

- M.A.Lebedev, J.M.Carmera, J.E.O'Doherty, M.Zacksenhouse, C.S.Henriquez, J.C.Principe, and M.A.L.Nicolelis, "Cortical Ensemble Adaptation to Represent Velocity of an Artificial Actuator Controlled by a Brain-machine Interface," *Journal of Neuroscience*, Vol.25, No.19, pp.4681-4693 (2005).
- [2] S.N.Kudoh, I.Hayashi, and T.Taguchi, "Synaptic Potentiation Re-organized Functional Connections in a Cultured Neuronal Network Connected to a Moving Robot," Proc. of the 5th International Meeting on Substrate-Integrated Micro Electrode Arrays (MEA2006), pp.51-52, Reutlingen, Germany (2006).

- [3] K.Warwick, "Implications and Consequences of Robots with Biological Brains," *Journal of Ethics and Information Technology*, Vol.12, No.3, pp.223-234 (2010).
- [4] D.J.Bakkum, A.C.Shkolnik, G.Ben-Ary, P.Gamblen, T.B.DeMarse, and S.M. Potter, "Removing Some 'A' from AI: Embodied Cultured Networks, in *Embodied Artificial Intelli*gence, editered by F.Iida, R.Pfeifer, L.Steels, and Y.Kuniyoshi, New York, Springer, pp.130-145 (2004).
- [5] T.B.DeMarse and K.P.Dockendorf, "Adaptive Flight Control with Living Neuronal Networks on Microelectrode Arrays," Proc. of 2005 IEEE International Joint Conference on Neural Networks (IJCNN2005), pp.1549-1551, Montreal, Canada (2005).
- [6] 工藤,林,田口:神経細胞とシナプス可塑性,知能 と情報, Vol.18, No.3, pp.352-368 (2006)
- [7] L.M.A.Bettencourt, G.J.Stephens, M.I.Ham, and G.W.Gross : Functional structure of cortical neuronal networks grown in vitro, *Phisical Review*, Vol.75, p.02915 (2007).
- [8] 林,清時,清原,田口,工藤:ファジィ演算子による 神経培養細胞の活動電位解析,第25回ファジィシ ステムシンポジウム講演論文集,No.1B3-01 (2009)
- [9] I.Hayashi, M.Kiyotoki, A.Kiyohara, M.Tokuda, S.N.Kudoh : Acquisition of Logicality in Living Neuronal Networks and its Operation to Fuzzy Bio-Robot System, Proc. of 2010 IEEE International Conference on Fuzzy Systems (FUZZ-IEEE2010), pp.543-549 (2010)
- [10] I.Hayashi, M.Kiyotoki, A.Kiyohara, M.Tokuda, S.N.Kudoh : Fuzzy Bio-Interface: Indicating Logicality from Living Neuronal Network and Learning Control of Bio-Robot, Proc. of the International Joint Conference on Neural Networks (IJCNN2011), pp.2417-2423 (2011)
- [11] 林,内藤,若見:最急降下法を用いた学習型ファ ジィ結合演算子の提案,日本ファジィ学会誌,Vol.5, No.5, pp.1132-1141 (1993)

[連絡先]

林 < 勲 関西大学大学院総合情報学研究科 〒 569-1095 大阪府高槻市霊仙寺町 2-1-1

tel. 072-690-2448

- fax. 072-690-2491
- e.mail ihaya@cbii.kutc.kansai-u.ac.jp