# 酵素反応ネットワークの双安定性への ミカエリス・メンテン近似の影響

岩本 拓巳<sup>1,a)</sup> 仲 隆<sup>1,b)</sup>

概要:細胞内シグナル伝達系は,酵素が互いに活性化・不活性化を通して互いに制御し合う酵素反応ネット ワークとして捉えることができ,その制御構造とパラメータ値により,双安定性などの様々な特性を示す. 先行研究では,細胞内シグナル伝達系を酵素の活性化・不活性化のサイクル反応系をノードとする制御ネッ トワークとして定式化し,双安定性を同定する評価関数を提案している.本研究では,ミカエリス・メンテ ン近似を用いて評価関数の改良を試みた.その結果,双安定性の同定の速度は向上したが,双安定性の評価 値には,10%程度の誤差が生じた.本研究は,酵素反応ネットワークの双安定性の同定において,近似手法 の有効性を示すものである.

# Effect of Michaelis-Menten approximation on bistability in enzymatic reaction networks

## 1. 序論

生物の基本的な構成要素は細胞であり、細胞内の生化学 反応はエネルギー代謝を担う代謝系と代謝系を制御する細 胞内シグナル伝達系の2つに分けられる.代表的なシグナ ル伝達系の1つに MAPK カスケードがあり、その主な構 成要素として、酵素のリン酸化・脱リン酸化による酵素の 活性化・不活性化サイクル反応系がある.サイクル反応系 は2つの翻訳後修飾反応が組み合わさったものである.細 胞内シグナル伝達系は、細胞の増減、異常細胞の自殺、細 胞の分化、恒常性を制御する機構として機能しており、そ の制御機構は抗がん剤に代表される薬物の作用機序に深く 関わるため、近年盛んに研究されている[1],[2],[3].

酵素反応ネットワークとは、触媒機能を持たない不活性 酵素が他の触媒機能を持つ活性酵素と反応することによっ て触媒機能を持つ活性酵素になる酵素反応が網目状に繋 がっているものである.先行研究では、酵素反応ネット ワークを、サイクル反応系をノード、その間の制御関係を アークとする制御ネットワークとして単純化した [4].双

<sup>a)</sup> k21rs015@st.kyusan-u.ac.jp

<sup>b)</sup> naka@is.kyusan-u.ac.jp

安定とは、2つの安定状態を持つことである.ノイズや条件の変化によって別の状態に遷移せず、安定した状態を保ちやすい.この状態は実際の細胞内にも見られる性質である.4ノードと5ノードの全ての制御ネットワークに対して、質量作用の法則を適用し、導出された微分方程式系を解くことにより、双安定性を解析した.

本研究では、先行研究の制御ネットワークに質量作用の 法則ではなくミカエリス・メンテン近似を適応し微分方 程式系を導出する.導出した微分方程式系で制御ネット ワークの双安定性を解析し、先行研究と解析速度および解 析値を比較する.解析には Mathematica を使用する [5]. Mathematica は数式処理、数値処理を行うことが可能であ り、数理モデルの構築やシミュレーション解析に適してい る.主に制御ネットワークからの微分方程式系の導出に数 式処理を用い、導出された微分方程式系の解を求めるのに 数値処理を行いる.

## 2. 酵素反応ネットワークの双安定性

各細胞が行う外界との相互作用・情報通信の実態はタン パク質の相互作用から構成されている生化学反応ネット ワークであり、細胞内シグナル伝達系と呼ばれている. 酵 素反応ネットワークとは細胞内シグナル伝達系を抽象化し たものであり、網目状になっている細胞内シグナル伝達系

九州産業大学理工学部情報情報科学科 Department of Information Science Kyushu Sangyo University, 2-3-1,Higashi-ku Fukuoka,813-8503, Japan

IPSJ SIG Technical Report



Fig. 1 Enzymatic reaction network.

の中の翻訳後修飾反応だけを基本構成要素としたものであ る.図1は、細胞内の生化学反応を制御する細胞内シグナ ル伝達系の一つである細胞成長因子シグナル伝達系である. 細胞表面に到達した成長因子が細胞核まで続く一連の酵素 反応を引き起こし、遺伝子発現の制御を行っている[6],[7]. 中核にある青で示した部分が MAPK カスケードと呼ばれ る酵素反応ネットワークである.3つのリン酸化反応を触 媒する酵素から構成されている.酵素反応ネットワークを 単純化したものを制御ネットワークという[4].

図2はMAPKカスケードの反応スキームである.青矢 印が丸くなっているところは酵素のリン酸化による活性化 と脱リン酸化による不活性化が組み合わさったサイクル反 応系である.図3は2段階リン酸化の過程を一段に単純化 したものである.UがPになる制御を活性化といい正の制 御,PがUになる制御を不活性化といい負の制御と呼ぶ. 図4は図3を制御ネットワークとして表現したものであ る.青矢印が活性化を触媒する正の制御,赤矢印が不活性 化を触媒する負の制御となる.

双安定性とは,2つの安定状態を持つことである.ノイ ズや条件の変化によって別の状態に遷移せず,安定した状 態を保ちやすい[8],[9],[10].この状態は実際の細胞内に も見られる制御特性である.制御特性は制御ネットワーク の構造と総濃度や反応速度定数などの系のパラメータ値に 依存する.

図5に、単安定の状態のグラフを示す.縦軸が濃度、横 軸が時間を表す.青の線が定常状態値を表し、灰色の点線 はそれぞれ異なる初期状態からの変化を表す.異なる初期 状態から出発しても同じ定常状態値へ到達する.図6に、



**Fig. 3** 一里リン政にそ1里に Fig. 3 Convert dual phosphorylation to single phosphorylation.



Fig. 4 Regulatory network.

双安定の状態のグラフを示す.縦軸が濃度,横軸が時間を 表す.赤い線は定常状態値を表し,灰色の点線は初期値か らの変化を表す.異なる初期状態から出発すると異なる定 常状態値へ到達する.図7は,パラメータの値に対して定 常状態値をプロットしたものである.縦軸が濃度,横軸が パラメータ値を表す.双安定な系に対しては,この図のよ うなS字が出現する.パラメータ値を上昇させた時と下 降させた時の定常状態値が異なる領域があり,それをヒス テリシスと呼ぶ.合成生物学では,自然に存在している細 胞を人工的に合成することを目的としている.双安定な系 は,細胞内のようなノイズのある状態で,コンピュータの メモリのように2つの状態を保持することができる.この ような特性は,合成生物学で反応系を設計する際に部品と して用いることができると思われる [11].





# 3. 質量作用の法則とミカエリス・メンテン近 似による定式化

ミカエリス・メンテン型酵素反応を式(1)に示す. 基質 Sに酵素 E が結合し一時的に酵素基質複合体 C となり, 複 合体上で基質が生成物 P に変化した後, 生成物 P と酵素 E に分解する一連の反応である.式(1)の a, d, および k は 反応速度定数である.

$$S + E \xrightarrow{a} C \xrightarrow{k} P + E \tag{1}$$

このような反応式から系のダイナミクスを計算するため に系の挙動を記述する微分方程式系を導出する. 導出には

図8 サイクル反応系の反応スキーム Fig.8 Reaction scheme of cyclic reaction system.

質量作用の法則を適用する. 質量作用の法則とは反応速度 が反応物の濃度の積に比例するという法則である. 上記の 式 (1) では,酵素基質複合体 C が S と E に解離する反応の 速度は, C の濃度に比例する. その比例定数が反応速度定 数 d で,反応速度は dC となる. S と E から C が生成され る結合反応ではその速度は aSE となる. 同様に C から P が生成される速度は kC となる. 従って例えば C の変化速 度である微分は aSE - (d+k)C と書くことができる. 式 (1) から質量作用の法則により導出される微分方程式系は 式 (2) のようになる.

$$\frac{dS}{dt} = -aSE + dC$$

$$\frac{dE}{dt} = -aSE + (d+k)C$$

$$\frac{dC}{dt} = aSE - (d+k)C$$

$$\frac{dP}{dt} = kC$$
(2)

図8は、サイクル反応系の反応スキームである. $U_i$ は ノードiの不活性型酵素、 $P_i$ はノードiの活性型酵素、 $S_i$ はノードiの酵素の活性化酵素、 $V_i$ はノードiの酵素の不 活性化酵素、 $\alpha_i$ 、 $\beta_i$ 、 $\gamma_i$ 、 $\delta_i$ はそれぞれの反応の反応速度 である.図8の反応機構の式を式(3)と式(4)に示す.式 (3)と式(4)に質量作用の法則を用いて微分方程式系を導 出すると式(5)となる. $a_i$ 、 $d_i$ と $k_i$ 活性化過程の反応速度 定数、 $b_i$ 、 $e_i$ と $l_i$ は不活性化過程の反応速度定数である.

$$U_i + S_i \xrightarrow{a_i} Q_i \xrightarrow{k_i} P_i + S_i \tag{3}$$

$$P_i + V_i \xrightarrow{b_i} R_i \xrightarrow{l_i} U_i + V_i \tag{4}$$

#### 情報処理学会研究報告

IPSJ SIG Technical Report

$$\frac{dU_i}{dt} = -\alpha_i + \delta_i$$

$$\frac{dS_i}{dt} = -\alpha_i + \beta_i$$

$$\frac{dQ_i}{dt} = \alpha_i - \beta_i$$

$$\frac{dP_i}{dt} = \beta_i - \gamma_i$$

$$\frac{dV_i}{dt} = -\gamma_i + \beta_i$$

$$\frac{dR_i}{dt} = \gamma_i - \beta_i$$

$$\alpha_i = a_i U_i S_i - d_i Q_i$$

$$\beta_i = k_i Q_i$$

$$\gamma_i = b_i P_i V_i - e_i R_i$$

$$\beta_i = l_i R_i$$
(5)

先行研究では,これらの定式化を用いたが,本研究では, ミカエリス・メンテン近似を適用する.反応機構の式 (3) と式 (4) にミカエリス・メンテン近似を用いて微分方程式 系を導出すると式 (6) となる. *K<sub>i</sub>* と *L<sub>i</sub>* はミカエリス定数 である.

$$\frac{dU_i}{dt} = -\frac{k_i U_i S_i}{K_i + U_i} + \frac{l_i P_i V_i}{L_i + P_i}$$

$$\frac{dS_i}{dt} = 0$$

$$\frac{dP_i}{dt} = \frac{k_i U_i S_i}{K_i + U_i} - \frac{l_i P_i V_i}{L_i + P_i}$$

$$\frac{dV_i}{dt} = 0$$

$$K_i = \frac{d_i + k_i}{a_i}$$

$$L_i = \frac{e_i + l_i}{b_i}$$
(6)

### 4. 双安定な酵素反応ネットワークの同定

先行研究では、細胞内シグナル伝達系を酵素の活性化・ 不活性化のサイクル反応系をノードとする制御ネットワー クとして定式化し、それらに対し少ない計算コストで双安 定を同定できる評価関数を提案した [6]. また、その有効性 を示す目的で、4ノードと5ノードの制御ネットワークで 双安定を示すものを同定している.

**図9**に,解析対象とした以下の条件を満たす80の4ノードの制御ネットワークを示す.

- ノード1が入力ノード
- ノード4が出力ノード
- 中間ノードを経由して結合
- 他のノードから最大で,正と負の2つの制御
- 自己制御はなし
- 入力ノードと出力ノードは外部とのインターフェース



図 10 ヒステリシス応答法 Fig. 10 Hysteresis response method.



図 11 双安定な制御ネットワーク Fig. 11 Bistable regulatory network.

- 入力ノードは制御されない
- 出力ノードは最大1つ他のノードを制御

これらの 80 の制御ネットワークから双安定性を示すもの を同定した.

図 10 に先行研究で双安定な制御ネットワークを同定す るために提案されたヒステリシス応答法を示す.縦軸が, 最大濃度を1とした酵素の濃度,横軸は系のパラメータ値 で対数目盛である.ヒステリシス応答法とは,定常状態は 最初の初期状態で1回だけ求め,あとは定常状態を維持す るように,パラメータ値を連続的に十分ゆっくりと変化さ せていく方法である.先行研究ではこのヒステリシス応答 法で双安定性を同定した.灰色の点が初期値であり,青色 から赤色の矢印で移動している.灰色の実線は定常状態 を表す.点線は不安定な平衡状態に対応する.図 11 に, 先行研究で同定された双安定な制御ネットワークを示す. ノード2と3が相互に負に制御し,ノード3と4が相互に 正に制御している.

入力ノードの反応速度定数 k<sub>1</sub> を式 (7) のような sin 関数 により振動させる.

$$k_1 = \frac{\sin(\frac{2\pi}{T}(t - \frac{T}{4})) + 1}{2} \tag{7}$$

図 12 に,振動入力に対する図 11 に示した4 ノードの制 御ネットワークの応答の例を示す.各酵素の総濃度と反応 速度定数は,変化させる入力の k<sub>1</sub>を除き,全て1として いる.単位系は µM-sec 系である.図 11 の青の曲線が系 の入力である k<sub>1</sub> の時間変化である.2 周期分を表示して いる.赤色の曲線が系の出力である P<sub>4</sub> の相対濃度の時間 変化である.入力が増加する時と減少する時で,出力の時



図 9 4 ノードの解析対象制御ネットワーク Fig. 9 4-node analyzed regulatory network.





**Fig. 13** Phase diagram of input  $k_1$  and output  $P_4$ .

間変化が異なり,ヒステリシスが出現していることが分か る.入力が増加する時は増加に従い出力が徐々に減少して いるが,入力が減少する時は入力の値が0.25付近まで出力 はほぼ0で,そこから急激に増加している.図の赤丸は, 入力の値が青丸で示す0.5の時の出力の値に対応している. 増加時と減少時で異なることが分かる.

図 12 の応答の入力 k<sub>1</sub> と出力 P<sub>4</sub> の相図を図 13 に示す. 上部の右下がりの直線が入力上昇時の出力で,下部の曲線 が入力減少時の出力に対応している.上昇時と下降時で応 答が異なるヒステリシスが出現しているのが分かる.図か ら入力の値が 0.2 から 0.8 程度の範囲で双安定性を有する ことが読み取れる.

系の双安定の定量尺度として,式(8)で示すヒステリシ ス損失 *H* を用いる.

$$H = \sum_{i=0}^{\frac{d}{2}-1} |k_1(t_{i+1}) - k_1(t_i)| \times |P_4(t_i) - P_4(T - t_i)|$$

$$t_i = \frac{T}{d} \times i$$
(8)

ヒステリシス損失とは相図に現れた閉領域の面積である.面積は式のように,*T/d*の時間間隔の有限和で近似する.*T*は入力の周期で*d*は分割数である.入力・出力共に最大値1に正規化しているため,ヒステリシス損失の最大値は1である.本研究では分割数 d の値は 50 としている.また,ヒステリシス損失の収束の度合いを定量するために,式(9)で示す収束率*C*を用いる.

$$C = \sum_{i=0}^{d-1} |k_1(t_{i+1}) - k_1(t_i)| \times |P_4(t_i) - P_4(t_i + T)|$$
  
$$t_i = \frac{T}{d} \times i$$
(9)

これは最初の周期でのヒステリシス損失と、それに続く 周期でのヒステリシス損失の差である.

## 5. ミカエリス・メンテン近似の影響

本研究では、先行研究と同様に、図9に示すノード数4の80の制御ネットワークを解析対象とした.パラメー タ値についても先行研究と同様にkiを除く反応速度定数 ai, di, bi, ei, li の値と総濃度は全て1とした.単位系は µM-sec である.先行研究と同じくヒステリシス応答法で 双安定性を同定した.80個の制御ネットワークに対して、 ヒステリシス損失と収束度を計算するのに要した CPU時 間を計測した.誤差を考慮して、この計測を50回行った. この解析にかかった時間の最大値、最小値、平均値を表 **表**1に示す.単位は秒である.表1で、最大値、最小値、 平均値の先行研究との比を調べた.最大値は0.8倍、最小 値は0.7倍、平均値が0.7倍になった.これらの比はすべ て本研究が先行研究よりも早い速度で解析をしていること を示している.

図14は、先行研究と本研究のヒステリシス損失と収束

#### 情報処理学会研究報告

IPSJ SIG Technical Report

_					
_		最大値	最小值	平均值	ĺ
_	先行研究	7.73438	9.51563	9.5828	31
	本研究	7.73438	6.70313	7.1203	31
0.100	p⊦				11
				~ /	
0.001	1-				/.
10 <sup>-:</sup>	5		1000	41/	
10-	7				•
		•	1		
	-F 10 <sup>-6</sup>	10 <sup>-5</sup> 10	0.001	0.010	0.100







率を1つのグラフにまとめたものである. 横軸がヒステ リシス損失で,縦軸が収束率である. 赤色が先行研究, 青 色が本研究で同じ制御ネットワークを線で結んでいる. す べての点が一致しているわけではなく,先行研究の値と大 きく離れている点も確認することができる. さらに, 制御 ネットワークごとにそれぞれ違う離れ方をしていることを 確認することもできる.

図 15 は、同じ制御ネットワークに対して本研究のヒス テリシス損失の値を先行研究のヒステリシス損失で割り、 その対数値をヒストグラムにしたものである.図 15 を見 ると、多くの制御ネットワークの誤差は、10%の範囲にほ ぼ入っていることがわかる.

図 16 に,図 12 の制御ネットワークに対するヒステリ シス損失を示す.先行研究と同じく双安定性を示してい る.図 16 の方が図 13 より三角形の領域が大きく出現して いる.

## 6. 考察

本研究では、酵素反応ネットワークを質量作用の法則の



Fig. 16 Hysteresis loss by michaelis-Menten approximation.

代わりにミカエリス・メンテン近似を用いて定式化し,双 安定性の同定を行った.本研究と先行研究との解析速度の 比較では,解析回数を50回にして最大値,最小値,平均値 にどのような違いがあるのかを調べた.最大値,最小値, 平均値の先行研究との比は最大値は0.8倍,最小値は0.7 倍,平均値が0.7倍になった.すなわち,ミカエリス・メ ンテン近似を用いることにより解析に要する時間を短縮で きた.ただし,双安定性の定量的尺度であるヒステリシス 損失に10%程度の誤差を生じたが,許容範囲と思われる. これは,酵素反応ネットワークの双安定性の同定において, 近似手法の有効性を示すものである.

以上のように,近似度は十分に高く保たれ,さらに解析 速度が向上することが確認された.この特性は,ネット ワークのノード数が増加するほど顕著に現れると考えられ る.例えば,5ノード以上の系に対して同様の解析を行う ことで,近似手法の有効性をより詳細に検証できる可能性 がある.

本研究では、総濃度や反応速度定数などの系のパラメー タ値を全て1として設定している.そのため、これらのパ ラメータを変化させた場合にどのような影響が現れるかを 解析することも重要である.

また、ミカエリス・メンテン近似にはモジュラリティが あるため、個々の反応過程を独立したモジュールとして扱 いやすくなる.この特性を活かすことで、各モジュールの 影響を分離して解析でき、ネットワーク全体の構造と機能 の関係をより明確に捉えることができると考えられる.

#### 参考文献

- Volinsky, N., &Kholodenko, B. N.: Complexity of receptor tyrosine kinase sngal processing. Cold Spring Harb Perspect Biol, 5(8), a009043 (2013).
- [2] Jeschke, M., Baumgartner, S., & Legewie, S.: Determinants of cell-to-cell variability in protein kinase signaling. PLoS Comput Biol, 9(12), e1003357. (2013).
- [3] Mai, Z., & Liu, H.: Random parameter sampling of a generic three-tier MAPK cascade model reveals major factors affecting its versatile dynamics. PLoS One, 8(1), e54441. (2013).
- [4] Takashi Naka,: Identification of Bistability in Enzymatic

IPSJ SIG Technical Report

Reaction Networks Using Hysteresis Response, Proceedings of BIOSTEC, Proceedings of BIOSTEC 2022(17th International Joint Conference on Biomedical Engineering Systems and Technologies) (2022).

- [5] 東京電気大学出版局:入門 Mathematica, 日本 Mathematica ユーザー会 (2009)
- [6] Schoeberl, B., Eichler-Jonsson, C., Gilles, E. D., & Muller, G.: Computational modeling of the dynamics of the MAP kinase cascade activated by surface and internalized EGF receptors. Nature Biotechnology, 20, 370-375. (2002).
- [7] Brightman, F. A., & Fell, D. A.: Differential feedback regulation of the MAPK cascade underlies the quantitative differences in EGF and NGF signalling in PC12 cells. FEBS (2000).
- [8] Gedeon, T., Cummins, B., Harker, S., & Mischaikow, K.: Identifying robust hysteresis in networks. PLoS Comput Biol, 14(4), e1006121. (2018).
- [9] Naka, T.: The partition representation of enzymatic reaction networks and its application for searching bi-stable reaction systems. PLoS One, 17(1), e0263111. (2022).
- [10] Yao, G., Tan, C., West, M., Nevins, J. R., & You, L.: Origin of bistability underlying mammalian cell cycle entry. Mol Syst Biol, 7, 485. (2011).
- [11] Doncic, A., Atay, O., Valk, E., Grande, A., Bush, A., Vasen, G., Colman-Lerner, A., Loog, M., & Skotheim, J. M.: Compartmentalization of a bistable switch enables memory to cross a feedback-driven transition. Cell, 160(6), 1182-1195. (2015).