科学研究費補助金研究成果報告書

平成22年6月7日現在

研究種目:特定領域研究

研究期間:2005年~2009年

課題番号:17017008

研究課題名(和文)イン・シリコ生命ネットワーク構築のための遺伝子ネットワーク推定と

シミュレーション

研究課題名 (英文) Estimation and simulation of gene networks for developing *in silico*

biological networks

研究代表者

宮野 悟 (MIYANO SATORU) 東京大学・医科学研究所・教授 研究者番号:50128104

研究成果の概要(和文): データ解析とシミュレーションによって生命システムを解析・理解するための計算・情報基盤技術を構築した. ベイジアンネットワーク, 状態空間モデル, AR モデルなど基づいた革新的な遺伝子ネットワーク推定技術を開発し, 大規模遺伝子ノックダウンや薬剤刺激に応答する大規模な静的・動的遺伝子ネットワークを遺伝子発現データから捉えることを可能にした. また, 動的パスウェイの知識を記述するための Cell System Markup Language 及びシミュレーションに対応した Cell System Ontology を設計し, 生命システムを解析・理解するための体系的な方法を開発した.

研究成果の概要(英文): We developed a series of computational and informatics key technologies for analyzing and understanding biological systems through data analysis and simulation. By using Bayesian network, state space model and AR model as basic concepts, we devised innovative computational methods for extracting gene networks. These methods enabled us to emboss large-scale static/dynamic gene networks from gene expression data based on large-scale gene knockdowns and drug responses. We also designed Cell System Markup Language for describing knowledge of dynamic pathways and Cell System Ontology for pathway simulation with which we developed systematic methods for analyzing and understanding biological systems.

交付決定額

(金額単位:円)

| | 直接経費 | 間接経費 | 合 計 |
|---------|--------------|------|--------------|
| 2005 年度 | 20, 000, 000 | 0 | 20, 000, 000 |
| 2006 年度 | 16, 000, 000 | 0 | 16, 000, 000 |
| 2007 年度 | 19, 900, 000 | 0 | 19, 000, 000 |
| 2008 年度 | 19, 300, 000 | 0 | 19, 300, 000 |
| 2009 年度 | 18, 300, 000 | 0 | 18, 300, 000 |
| 総計 | 93, 500, 000 | 0 | 93, 500, 000 |

研究分野:総合領域

科研費の分科・細目:情報学・生体生命情報学

キーワード:遺伝子ネットワーク,システム生物学,モデリング,シミュレーション

1. 研究開始当初の背景 計測技術の発明・改良により、遺伝子情報に 関して、DNA配列やmRNA発現データをは じめとして、蛋白質間の相互作用データやメ タボローム解析データなど多種多様な情報がゲノムワイドかつハイスループットに生産され、これらのオーミックデータ及び関連する機能についての情報は、生命をシステムとして理解するための重要なインフラ情報を形成しようとしていた.

2. 研究の目的

本研究は、このようなオーミクスインフラ情報を生命の理解へと繋げるための情報技術を研究・開発することを目的とした.

3. 研究の方法

この目的のために本研究では、次の(1)及び(2)に関する研究を展開した(図1参照).

- (1)遺伝子ネットワークの推定技術の開発 及び遺伝子ネットワーク情報の整理.
- (2) 生命ネットワークのシミュレーション技術の開発.

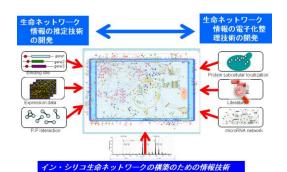


図1:研究方法の概念図

4. 研究成果

(1) 生命ネットワーク情報の推定技術に関 する研究成果

(a) ベイジアンネットワークに基づいた方 法

マイクロアレイデータとタンパク質間相 互作用データから,遺伝子制御ネットワーク とタンパク質ネットワークを同時に推定す るための方式を開発した[28]. 遺伝子制御ネ ットワークのモデリングにはこれまで用い てきた Bayesian ネットワークを使い、タン パク質ネットワークのモデリングには Markov ネットワークを適用し、これらを統合 した統計モデルを定義し、それぞれのデータ の信頼性に基づいて相互に補いあうことが できるようにしたものである. パン酵母の細 胞周期に関するマイクロアレイデータとタ ンパク質相互作用データを用いて、遺伝子制 御ネットワークとタンパク質ネットワーク の同時推定計算機実験を行った結果, 既知の ものに関しては信頼性の高いネットワーク 情報を推定できていることを確認した.

Bayesian ネットワークに基づくマイクロアレイデータからの遺伝子ネットワーク推

定において,生物種間の進化情報を用いる方法を開発した[30].細胞周期に関する遺伝子の細胞周期に関する遺伝子のタンパレで,ヒト及びパン酵母のク質アミノ酸配列のホモロジー情報を進胞の数として用いて,ヒト及びパン酵母の出胞のは、ヒト及びパン酵母のといる遺伝子のタンパケ時のボットワークとパン酵母のネットワークとパン酵母のネットワークを行った。その結果、ヒトのネットワーク推定は精度がよくなるがパン酵母のネットワーク 精度がよくなるがパン酵母のネットワーク推定がよくなるがパン酵母のネットワークとないとを確認した。

最適ベイジアンネットワーク探索によるった「29].マイクロアレイデータから最適な行べイジアンネットワークを推定するアルイジアンネットワークを推定するアルスムをこれまで開発してきたが、数学エットリークをものでもいくつかの間違ったそことが判明している.そこで表していることが判明している。多数のネットワークから準最適なネットワークから準最適なネットワークを計算し、それに基づいてた。計算をでよると、最適なベイジアンネットワーを表したネットワーク験よりも、本研究で定義したネットワーク験よりも、本研究で定義したネットワークを正確に反映していることがわかった.

(b) 状態空間モデル及び AR モデルに基づい た方法

状態空間モデルを用いて時系列で得られ るマイクロアレイ遺伝子発現データから遺 伝子モジュールネットワークの推定法を開 発した[19]. 時系列マイクロアレイデータの 特徴は時点数が極端に少なく(数個~数十 個), 次元数(遺伝子数に対応) が大きい(数 千~数万)ことである.この特徴から多変量 自己回帰モデルのような通常の統計モデル を用いるとオーバーフィットした結果をも たらすことになる. そこで、状態空間モデル に次元縮小法を用いた方式を開発すること によりこの困難を解決できることを理論的 にまた, パン酵母の細胞周期に関する時系列 データを用いて示した. 次に, 時系列遺伝子 発現データを分類するための状態空間モデ ルの混合モデルを用いた新たな方式を開発 した[14]. この方式は, (1) 遺伝子発現の時 間パターンのクラスタリング,(2)クラスタ ーを分類する遺伝子の自動検出,(3)各クラ スターに対して制約付き自己回帰係数の推 定,を行うもので,53人の動脈硬化症の患者 へのインターフェロンβを用いた組合せ治 療における長期的な遺伝子発現データに適 応してその有効性を示した.

時系列マイクロアレイデータから大規模 な遺伝子ネットワークを推定する際の特有 の困難さは、次元と標本数の不均衡に起因し

ている. このようなデータに対し, 多変量時 系列データを解析するための標準的な手法 であるベクトル自己回帰モデルを仮定する と,パラメータ数が観測時点数よりも大きく なるため解の不定性の問題が起こる.この問 題を、次元圧縮を考慮した状態空間モデルか ら次元制約つきの自己回帰過程を導出する ことで克服し大規模な遺伝子ネットワーク 推定を実現した. 状態空間モデルによる次元 圧縮は、転写因子が多くの遺伝子群のタンパ ク質を制御するという知見と適合しており, このことはさらに、転写因子が制御する遺伝 子群の抽出および転写因子タンパク質間ネ ットワークの同時推定を可能にした. この手 法を細胞周期データとヒト血管内皮細胞デ ータに応用し大規模かつ高精度の遺伝子ネ ット ワークを推定することに成功した[7].

時系列遺伝子発現データから Granger 因果 律を概念とするベクトル自己回帰モデルに よる遺伝子制御ネットワーク推定を基底関 数展開によるノンパラメトリック回帰の枠 組みで非線形構造を捉えると、基底関数の数 に比例してパラメータが増加するため、ネッ トワーク推定に困難が生じる. そこで, L1 正 則化ノンパラメトリックベクトル自己回帰 モデルによる遺伝子ネットワーク推定手法 を開発した. L1 正則化法では真のネットワ ーク構造が疎であるとき,パラメータ数がデ ータサンプル数を超過した場合でも,パラメ ータ推定が可能となる.これにより,既存の 手法では不可能なサイズの遺伝子制御ネッ トワークを推定することが可能となった. 非 線形構造を持つ人工ネットワークによるシ ミュレーション実験を通して, L1 正則化を 用いないモデルとの比較を行うことで、この 手法の有効性を示した. また, ヒトの HeLa 細胞からの時系列マイクロアレイデータに 提案手法を適用することで遺伝子ネットワ ークの推定を行った[9].

さらに recursive elastic net を用いた方法を考案し、時系列遺伝子発現データから擬陽性の少ない遺伝子ネットワークを推定する技術を開発した[6].

時系列マイクロアレイデータから遺伝子ネットワークを効率的に推定するために、ルクトル自己回帰モデルを状態空間モデメーク表現し、ネットワーク構造を表すパラメにもとづく sparse 学習による手法を開発した[2]. この方法はいこれで遺伝子ネットワークの推定にやにはこれで遺伝子ネットロー帰モデルをにした手法の内ににもとにした手法の以下のル自己を充ったがある:(i) ベクトルである:(i) が等間隔ノ点がを区別することができないという問題を区別することができないというは推定をある.(ii) また状態空間モデルでは推定を

行うネットワークにおいてモジュール性が仮定されるため、実際のネットワークがモジュール性を仮定することができないような状況では推定精度が落ちるおそれがある.この方法を EGF 受容体刺激と抗がん剤である Gefitinib が投与されたヒトの肺の細胞からの時系列マイクロアレイデータに適用することで遺伝子ネットワークの推定を行いれたネットワークとの比較を行った.その結果、Gefitinib により動かされた遺伝子がいれたすいれたまされ、推定されたネットワークにおいた遺伝子が保出され、推定されたネットワークにおいた。または下流における遺伝子が Gefitinib により動かされた遺伝子の上流または下流における遺伝子が Gefitinib による副作用に関連していることが示唆された.

また、状態空間モデルを Aspergillus fumigatus のヒートショックによる時系列 遺伝子発現データを用いて、その転写ネット ワーク解析にも応用した[1].

(c) 生命システムのためのデータ同化技術 の開発

地球科学の領域でモデル化技術として注 目されているデータ同化の考えを生命シス テムのモデル化に適用する枠組みを構築し た[23]. これはシミュレーションモデルと観 測データを融合する技術で,この研究では状 態空間モデルによって表現された Hybrid Functional Petri Net with extension (HFPNe)で表現されたシミュレーションモデ ルと時系列遺伝子発現マイクロアレイデー タを想定した計算実験を行い, その有効性と 限界,及び今後の可能性について議論した. そして、 EGFR シグナル伝達パスウェイに対 して、データ同化技術を用いて、SILAC 法に よるタンパク質の量的計測データをシミュ レーションモデルに同化させ、新たな仮説を 合理的に探索する方式を開発した[25]. その ために、 HFPNe を用いて、文献からの知識と データを整理することによりシミュレーシ ョン可能な EGFR モデルを作成した. 次に、 そのモデルと SILAC 法によるタンパク質の時 系列量的データを用いて, データ同化技術用 いて新たなモデルの構築に成功した.

(d) その他の方法及び解析

統計的メタアナリシスにより、がんの転写ネットワークの解析を行った[5]. 混合因子分析法による遺伝子発現パターン解析ソフトウエアツール ArrayCluster を開発した[26]. エクソンアレイ GeneChip Human Exon 1.0 ST Array による計測データから、スプライスバリアントを同定する方法を実装したweb サービス ExonMiner を開発した[13]. ExonMiner はエクソンアレイデータの解析に特化した統合解析サイトである. データの正規化や two-way ANOVA、メタアナリシスなどの統計的解析モジュールをもち、また、疾

患特異的な発現を示す遺伝子の発見や,エクソンレベルの発現の様子を可視化するモジュールを備えている.

(2) 生命ネットワーク情報の電子化整理技術の開発に関する研究成果

(a) Cell System Markup Language (CSML 3.0) 及び Cell System Ontology (CSO 3.0)の開発

HFPNe に基づいて(i)モデルの静的な構造 に関係する記述, (ii)モデルの動的な構造 (ダイナミクス)に関係する記述, (iii)モデ ルの描画に関係する記述, (iv)モデルの生物 学的な情報の記述,及び(v)シミュレーショ ン実行結果を保存する部分の5つから構成 するようにした. CSML に関する情報は http://www.csml.org/に公開している. これ により、CSML は SBML (Systems Biology Markup Language)及び CellML を完全に包含 したものとなり、SBML 及び CeLLML から CSML への変換プログラムを開発し, CSML のドキュ メンテーションと共に上述の web サイトから 公開している. システムダイナミクスのため の Cell System Ontology (CSO)を開発した. このオントロジーは Web Ontology Language (OWL)を用いて実装されており、そのためパ スウェイモデルについての知識についてセ マンティックバリデーションや自動推論を 可能としている. CSO が, パスウェイのモデ ル化、可視化、シミュレーションにおいて高 いポテンシャルをもっていることを C. elegans における ASEL/ASER 遺伝子制御ネッ トワークを HFPNe モデルを用いて実証した [16]. また、BioPAX を CSO に変換する方式を 開発した[15]. この変換により, 分子のイン タラクションのダイナミクスの解析が可能 となるだけでなく、BioPAX の枠組みではでき なかった解析をさらに行うことができるよ うになった. さらに、BIOBASE 社の Transpath を CSML 形式に変換する方式を構築した[12]. これによりダイナミクスや可視化を含む生 命システムの記述を統合的に扱えるように なった.動的パスウェイに対して、オントロ ジーを用いた論理推論などの知識処理の枠 組みを構築した[8].

(b) 効率のよいパスウェイレイアウトアル ゴリズムを開発

エッジ交差,ノード交差,ノード間距離,Gene Ontology による細胞内局在情報の4つを考慮したバイオパスウェイの自動レイアウトアルゴリズムを開発し[27]. さらに改良を加え,大規模な血管内皮細胞のパスウエイを例にとり,これまでに研究されてきたパスウェイのレイアウト結果及び人手によるレイアウト結果と比較した結果,人手によるものと同じぐらいの品質のものが得られた[17]. 大きなサイズのパスウェイを高速にレイアウトする sweep calculation 法というグリッドレイアウトアルゴリズムを開発

した[10]. そして TRANSPATH から CSML 形式 に変換した 95 のパスウェイモデルを用いて, アルゴリズムの効率を計算機実験によって 確認した. また, "betweenness"をグラフレイアウトに融合した実用的なアルゴリズム (BFL)を開発し, より高い betweenness をもつノードがグラフレイアウトにおいて最適な場所に配置できるようになった [3].

(c) 生命システムモデリングとその解析法 の研究

「ある遺伝子 A が上昇したらある遺伝子 B が発現する」,「あるタンパク質 A がある一定 濃度である一定時間キープされれば,ある遺伝子 B が発現する」といったパスウェイの動的規則について,モデル検証の枠組みを,量的な関係を含むパスウェイの枠組みで利用できるようにする方法を開発した[4].これにより細胞運命決定など,今までの枠組みではできない規則のチェックが可能になった.

遺伝子 p53, MDM2, p19ARF の制御関係についての情報とデータを文献に基づいて抽出し,ハイブリッド関数ペトリネットを用いてそれをモデル化した[20].

シミュレーションによるサーカディアン 制御ネットワークにおける新たな仮説の生 成を行った[22].また、外部からの光がサー カディアンリズムに与える影響を、マウスの 5つの時計遺伝子からなるモデルをHFPNeで 構築し、Cell Illustratorを用いたシミュレーションで調べた。その結果、これら5つの 時計遺伝子からなるフィードバックループ 機構が光による時刻依存的な位相シフトを 起こさせていることを見出した。さらに、光 同調は24時間に近い時間周期に対してしか 働かないという生物学的事実と同じ結果を シミュレーションによって確認した[11].

C. elegans O gustatory neurons (ASEL & ASER) の細胞運命の決定には、Johnson 等によると 1sy-6 と mir-273 microRNAs を含んだdouble-negative feedback 1oop が関与していると考えられているが、それに関する知識とデータを整理してそのシミュレーションモデルを HFPNe を用いて構築した[24]. 彼等の提示していた仮説は、そのシミュレーションで観察することができた。さらに、よく知られているミュータントについても、このシミュレーションモデルにより再現することができた。

Petri net に基づいたシグナル伝達系のモデル化とその解析法を開発した[21]. シグナル伝達系における分子間相互作用やメカニズムを分類し,それぞれに対応する Petri Net表現を統一的に構成する方法を与えた[18].

5. 主な発表論文等 〔雑誌論文〕(計49件)

[1] Do, J.H., Yamaguchi, R., Miyano, S.

- Exploring temporal transcription regulation structure of Aspergillus fumigatus in heat shock by state space model. BMC Genomics. 10:306 (2009).
- [2] Kojima, K., Yamaguchi, R., <u>Imoto, S.</u>, Yamauchi, M., <u>Nagasaki, M.</u>, Yoshida, R., Shimamura, T., Ueno, K., Higuchi, T., Gotoh, N., <u>Miyano, S.</u> A state space representation of VAR models with sparse learning for dynamic gene networks. Genome Informatics. 22:56-68 (2009).
- [3] Hashimoto, T.B., <u>Nagasaki, M.</u>, Kojima, K., <u>Miyano, S.</u> BFL: a node and edge betweenness based fast layout algorithm for large scale networks. BMC Bioinformatics. 10:19 (2009).
- [4] Li, C., Nagasaki, M., Ueno, K., Miyano, S. Simulation-based model checking approach to cell fate specification during Caenorhabditis elegans vulval development by hybrid functional Petri net with extension. BMC Systems Biology. 3:42 (2009).
- [5] Niida, A., <u>Imoto, S., Nagasaki, M.,</u> Yamaguchi, R., <u>Miyano, S.</u> A novel meta-analysis approach of cancer transcriptomes reveals prevailing transcriptional networks in cancer cells. Genome Informatics. 22:121-131 (2009).
- [6] Shimamura, T., Imoto, S., Yamaguchi, R., Fujita, A., Nagasaki, M., Miyano, S. Recursive regularization for inferring gene networks from time-course gene expression profiles. BMC Systems Biology. 3:41 (2009).
- [7] Hirose, O., Yoshida, R., Imoto, S., Yamaguchi, R., Higuchi, T., Charnock-Jones, D.S., Print, C., Miyano, S., Statistical inference of transcriptional module-based gene networks from time course gene expression profiles by using state space models, Bioinformatics, 24(7). 932-942 (2008).
- [8] Jeong, E., <u>Nagasaki, M., Miyano, S.</u>
 Rule-based reasoning for system dynamics in cell systems, Genome Informatics, 20, 25-36 (2008).
- [9] Kojima, K., Fujita, A., Shimamura, T., Imoto, S., Miyano, S. Estimation of nonlinear gene regulatory networks via L1 regularized NVAR from time series gene expression data. Genome Informatics, 20. 37-51 (2008).

- [10] Kojima, K., <u>Nagasaki, M., Miyano, S.</u>
 Fast grid layout algorithm for biological networks with sweep calculation, Bioinformatics, 24(12), 1433-1441 (2008).
- [11] Mito, N., Ikegami, Y., Matsuno, H., Miyano, S., Inouye, S.T. Simulation analysis for the effect of light-dark cycle on the entrainment in circadian rhythm. Genome Informatics, 21, 212-223 (2008).
- [12] Nagasaki, M., Saito, A., Chen, L., Jeong, E., Miyano, S. Systematic reconstruction of TRANSPATH data into Cell System Markup Language. BMC Systems Biology, 2, 53 (2008).
- [13] Numata, K., Yoshida, R., <u>Nagasaki, M.</u>, Saito, S., <u>Imoto, S.</u>, <u>Miyano, S.</u> ExonMiner: Web service for analysis of GeneChip exon array data. BMC Bioinformatics. 9, 494 (2008).
- [14] Hirose, O., Yoshida, R., Yamaguchi, R., Imoto, S., Higuchi, T., Miyano, S. Clustering with time course gene expression profiles and the mixture of state space models. Genome Informatics. 18, 258-266 (2007).
- [15] Jeong, E., <u>Nagasaki, M., Miyano, S.</u>
 Conversion from BioPAX to CSO for system dynamics and visualization of biological pathway. Genome Informatics. 18, 225-236 (2007).
- [16] Jeong, E., <u>Nagasaki, M.</u>, Saito, A., <u>Miyano, S.</u> Cell System Ontology: Representation for modeling, visualizing, and simulating biological pathways. In Silico Biology, 7, 0055 (2007).
- [17] Kojima, K., <u>Nagasaki, M.</u>, Jeong, E., Kato, M., <u>Miyano, S.</u> An efficient grid layout algorithm for biological networks utilizing various biological attributes. BMC Bioinformatics. 8:76 (2007).
- [18] Li, C., Ge, Q.-W., Nakata, M., <u>Matsuno</u>, <u>H.</u>, <u>Miyano</u>, <u>S.</u> Modeling and simulation of signal transductions in an apoptosis pathway by using timed Petri nets. J. Biosciences, 32, 113-125 (2007).
- [19] Yamaguchi, R., Yoshida, T., <u>Imoto, S.</u>, Higuchi, T., <u>Miyano, S.</u> Finding module-based gene networks with state-space models? Mining high-dimensional and short

- time-course gene expression data. IEEE Signal Processing Magazine. 24(1), 37-46 (2007).
- [20] Doi, A., Nagasaki, M., Matsuno, H., Miyano, S. Simulation based validation of the p53 transcriptional activity with hybrid functional Petri net. In Silico Biology 6, 0001 (2006).
- [21] Li, C., Suzuki, S., Ge, Q.-W., Nakata, M., Matsuno, H., Miyano, S. Structural modeling and analysis of signaling pathways based on petri nets. J. Bioinf. Comput. Biol., 4(5), 1119-1140 (2006).
- [22] Matsuno, H., Inouye, S.-T., Okitsu, Y., Fujii, Y., Miyano, S. A new regulatory interactions suggested by simulations for circadian genetic control mechanism in mammals. J. Bioinformatics and Computational Biology, 4(1), 139-154, (2006).
- [23] Nagasaki, M., Yamaguchi, R., Yoshida, R., Imoto, S., Doi, A., Tamada, Y., Matsuno, H., Miyano, S., Higuchi, T. Genomic data assimilation for estimating hybrid functional Petri net from time-course gene expression data. Genome Informatics, 17(1), 46-61 (2006).
- [24] Saito, A., Nagasaki, M., Doi, A., Ueno, K., Miyano, S. Cell fate simulation model of gustatory neurons with microRNAs double-negative feedback loops by hybrid functional Petri net with extension. Genome Informatics, 17(1), 100-111 (2006)
- [25] Tasaki, S., Nagasaki, M., Oyama, M., Hata, H., Ueno, K., Yoshida, R., Higuchi, T., Sugano, S., Miyano, S. Modeling and estimation of dynamic EGFR pathway by data assimilation approach using time series proteomic data. Genome Informatics, 17(2), 226-228 (2006).
- [26] Yoshida, R., Higuchi, T., Imoto, S., Miyano, S. ArrayCluster: an analytic tool for clustering, data visualization and module finder on gene expression profiles. Bioinformatics, 22(12), 1538-1539 (2006).
- [27] Kato, M., <u>Nagasaki, M.</u>, Doi, A., <u>Miyano, S.</u> Automatic drawing of biological networks using cross cost and subcomponent data. Genome Informatics, 16(2), 22-31 (2005).

- [28] Nariai, N., Tamada, Y., <u>Imoto, S.</u>, <u>Miyano, S.</u> Estimating gene regulatory networks and protein-protein interactions of Saccharomyces cerevisiae from multiple genome-wide data. Bioinformatics, 21, ii206-ii212 (2005).
- [29] 0601301557 Ott, S., Hansen, A., Kim, S.-Y., and Miyano, S. Superiority of network motifs over optimal networks and an application to the revelation of gene network evolution. Bioinformatics, 21(2), 227-238 (2005).
- [30] Tamada, Y., <u>Bannai</u>, H., <u>Imoto</u>, S., Katayama, T., Kanehisa, M., Miyano, S. Utilizing evolutionary information and gene expression data estimating gene networks with Bayesian network models. Bioinformatics and Computational Biology, 3(6), 1295-1313 (2005).

〔図書〕(計2件)

[1] Nagasaki, M., Saito, A., Doi, A., Matsuno, H., Miyano, S. Foundations of Systems Biology. Springer, 2009. 156 pages.

[その他]

- [1] Cell System Markup Language (CSML) http://www.csml.org/
- [2] Petri Net Pathways: http:// genome. ib.sci.yamaguchi-u.ac.jp/~pnp/
- [3] Pathway Database for Cell Illustrator http://genome.ib.sci.yamaguchi-u.ac.jp/~gon/index.html
- 6. 研究組織
- (1)研究代表者

宮野 悟 (MIYANO SATORU) 東京大学・医科学研究所・教授 研究者番号:50128104

(2)研究分担者

松野 浩嗣 (MATSUNO HIROSHI) 山口大学大学院・理工学研究科・教授 研究者番号:10181744

井元 清哉 (IMOTO SEIYA) 東京大学・医科学研究所・准教授 研究者番号: 10345027

長崎 正朗 (NAGASAKI MASAO) 東京大学・医科学研究所・助教 研究者番号:90396862

(3)連携研究者

坂内 英夫 (BANNAI HIDEO) 九州大学大学院・システム情報科学研究院・准 教授 (H17→19 研究分担者) 研究者番号: 20323644