# 科学研究費助成事業

## 研究成果報告書



平成 26 年 6月 17 日現在

機関番号: 1 2 6 0 8
研究種目: 挑戦的萌芽研究
研究期間: 2012 ~ 2013
課題番号: 2 4 6 5 1 2 2 7
研究課題名(和文)トランスログ:配列相同性が高くない遺伝子の機能推定手法開発
研究課題名(英文)Translog: How estimate the function of a gene whose seuqnece is unique
研究代表者
東京工業大学・情報理工学(系)研究科・准教授
研究者番号:4 0 3 6 1 5 3 9
交付決定額(研究期間全体):(直接経費) 3,100,000円、(間接経費) 930,000円

研究成果の概要(和文):本研究では,遺伝子機能を推定するために,配列情報ではなくネットワークの相同性を基準 に,機能推定を行った.ネットワークの比較方法として,大域的ネットワーク比較技術ANGIEを開発した.これは,2 つのネットワークが与えられた時,なるべく両者から得られるネットワークの概要構造が一致するように,それぞれの ネットワークを簡略化する技術である.また,必ずしもネットワーク構造のみだと精度が高くないので,2つの頂点間 に類似度を利用することも可能とした.この技術を使い,異なる種のたんぱく質相互作用ネットワークや発現量の類似 性をグラフ,配列相同性を頂点間の類似度としたデータを与え,種間の比較をすることに成功した.

研究成果の概要(英文): This study developed a method to estimate the functions of genes using similarity of network structure, not using sequence similarity which has been currently mainly used. To this purpose, we developed the method ANGIE which can compare global network structure. Given two different networks, t he ANGIE tries to find a brief network structure on each network so that the two brief graphs are similar to each other. Since our initial experimental result showed that the aligned result is far from biological knowledge, we improve the ANGIE so as to give prior similarity knowledge of genes between two species, su ch as sequence similarity. We applied the ANGIE to yeast and drosophila networks, generated from protein-p rotein interactions or expression similarity, and the result suggested new functions of genes.

研究分野:システムゲノム科学

科研費の分科・細目: ゲノム科学・システムゲノム科学

キーワード: ネットワーク 比較ゲノム バイオインフォマィテクス

#### 1. 研究開始当初の背景

ゲノム網羅的な遺伝子発現量の観測が可 能になって 15 年以上が経過した.価格が安 価になるだけでなく,対象種の増加も著しく, 多様なモデル生物とその近縁種で遺伝子発 現量の観測が可能になっている.また,研究 開始時の時点で、従来の DNA マイクロアレ イを利用した遺伝子発現量の観測は, 徐々に 新型シーケンサを利用して発現量と配列を 求める RNA-seq へと移行しはじめていた. RNA-seq によって最も変わることは、DNA マイクロアレイで利用されていた相補鎖配 列に相当するものを事前に決定する必要が 無くなることで、これにより、モデル生物だ けでなく、非モデル生物に対しても、マイク ロアレイの様な新たな機材開発の必要なく, ゲノム網羅的な遺伝子発現の取得が可能と なる.

非モデル生物の遺伝子機能予測では,多く の場合は配列を基準に機能予測を行ってい た. BLAST に代表される類似配列検索ソフ トウエアを用い, 非モデル生物から得られた 遺伝子配列に最も近い配列を機能既知の遺 伝子群から検索. その機能を, 得られた遺伝 子配列の機能と推定する.機械学習分野では この推定手法は最近点分類と呼ばれる手法 に分類できる.一方で必ずしも,類似配列が 類似の機能を持っているという仮説は正し くない場合もある. 例えば, 転写因子をコー ディングしているタンパク質にシノニマス な変異が起こって、DNA 結合部位に変化が あった場合, 配列全体に大きな変化は無くと も、機能的な分化は大きくなる可能性がある. また, 配列が同一であっても上流因子の変化 により機能が異なる場合もあるだろう.この ように,遺伝子配列を基にした検索からでは, 必ずしも正しい答えが得られるとは限らな い状況である.

この問題に対して、本研究では情報科学の グラフ理論的なアプローチを取って解決を 試みた. 情報科学や数学で扱われるグラフ理 論は、頂点と辺からなる構造を扱うものであ り、旧来から研究の対象であったが、昨今の Web 技術の進化によって、大規模なグラフ構 造とグラフの特徴量の研究が盛んに行われ ている. Web を用いたグラフとは、各 Web ページを頂点,ページ間のリンクを辺とした 構造であり、特定の社内のページや、世界中 の Web ページを利用し, 有益な構造を導き 出す研究である.遺伝子発現量情報同様, 2000 年前後から発展し、本研究開発当初に は、一定の成熟した分野として確立されてい た.また、遺伝子情報に対してもグラフ理論 は応用され、タンパク質を頂点とし、実験的 に発見された相互作用を辺とするタンパク 質相互作用ネットワーク(PPI), あるいは, 遺 伝子を頂点とし,遺伝子発現量の変化が類似 の遺伝子間に辺を引いた共発現ネットワー クなど, グラフ理論の生命情報への応用が進 んでいた.

2. 研究の目的

このような背景のもと、本研究の目標は遺 伝子同士の配列類似性が高くなくても、類似 の機能を有している遺伝子群を、遺伝子発現 量の変化を基にしたグラフ構造を構築し、比 較をすることで明らかにすることである.

前述のとおり、DNA シーケンサの安価, 高速化により被モデル生物の遺伝子配列や 発現量が明らかになっている.一方で,配列 が分かっても相同性の高い機能既知遺伝子 が無いと、その遺伝子の機能が推定できず、 生命活動の理解が広がらない問題点が浮き 彫りになっていた.この問題は、次世代シー ケンサを用いて、非モデル生物の解析が進む 中で,更に大きな問題となると考えられる. 本研究では、DNA マイクロアレイや次世代 シーケンサを利用して得られた、異なる種間 の遺伝子発現量情報を基に、種を超えた発現 環境の類似性を発見し, それを基に遺伝子機 能を推定する「トランスログ」(トランスク リプトームのホモログ)を提案し、その解析 方法を構築した.

#### 研究の方法

本研究は2つの段階に分けられる.第一にト ランスログ計算方法の開発.次に,その計算 方法によって推定された遺伝子機能の確認 である.

第一のトランスログの計算のために, グラ フの大域的な比較手法の開発を行った. グラ フ構造の比較では,一般に局所的なグラフ構 造の比較が行われる.たとえば,特定の部分 グラフがいずれのネットワークにも含まれ ているかの調査や,各頂点が隣接している頂 点の数(次数)が類似しているかなど,ネッ トワークの探索,あるいは,局所的な統計量 の比較によって,グラフ間を比較するもので ある.

これらの方法をトランスログの発見に結 びつけようとすると必ずしもうまくいかな い.第一に,頂点に相当する遺伝子に関して 種を越えた類似性を求める事が目標であり, 上記のグラフ検索や,次数の類似性の調査も, 対応するノードが存在することを仮定して いる.つまり,配列を用いてホモログ遺伝子 が決定している必要がある.これは当初の仮 定に反するので,利用することができない.

次に、グラフ構造の類似性を調べる手法と して、部分グラフに類似した構造を有してい る事を基準に、グラフ間の類似性を調査する 方法がある.この方法は、システムズバイオ ロジー研究において、環境間の反応の類似性 を見るために利用されることがある手法だ が、具体的にどの遺伝子とどの遺伝子が類似 しているかを調査するには、また別の計算が 必要となるので、トランスログを発見するに は比較が大域的過ぎる.

以上の問題点より,前者の手法よりは大域 的かつ遺伝子に仮定を少なく,後者の手法よ りは,より遺伝子に着目した解析ができるた めの手法を開発する必要があった.

本研究では、2つのグラフが与えられた時、 ノードのクラスタを生成するが、その時、そ のクラスタ内外の辺のパターンが類似する 様に、クラスタを生成する.また、種間のホ モログ関係は、信頼度を定義することが可能 であり、硬いホモログ関係は利用するが、そ れ以外は利用しない様な使い方が可能であ る.

大域アラインメントの例を図1に示す.図 1(A)は与えられたグラフを示しており, Type1と2は、それぞれ別の種から得られた 情報である. 各頂点は遺伝子, 実線による辺 は PPI や共発現で得られた同一種内の情報 である.破線は異なる種間で既知のホモログ 遺伝子である.いくつかの遺伝子にはホモロ グが無く、情報に欠落がある状況であること がわかる.図1(B)は本手法で求まるネットワ ークである.灰色の固まりはクラスタを示し, 実線と破線はクラスタ間の関係を示す. 例え ば,頂点1と4は同じクラスタに入っており, これらのグループは、Type1のC2、C3と接 続,また,Type2のC1と接続していること が推察される.図1(A)に戻ると、頂点1.4 共 に Type1 C2 内の頂点に辺を張っている. ま た, C3 へは頂点 4 のみが, Type2 の C1 には 頂点1のみが辺を張っている.また,頂点1 と頂点4は互いに接続している.このように, 情報としては必ずしも完璧ではないが、全体 として見た場合, クラスタ内の頂点は, 互い に同じクラスタに辺を張る確率が高い状況 になっている. このようなクラスタを見つけ ることで,頂点4は,恐らく頂点1やType2 の C1 に類似した機能を有している可能性が あると推定できる.

以上の手法を定量的に計算できるように, EM アルゴリズム的な手法を用いたアルゴリ ズム ANGIE (Aligning Networks Globally with Interconnect Edges) を開発した. ANGIE では、3 種類のグラフを入力とする. 2 つは種内の遺伝子の類似情報を表すグラ フ(図 1 内の実線. Type1 と Type2). もう一 つは、種間の隣接情報(図 1 内の破線で表さ れるグラフ)である.

Cをクラスタ, Fを各ノードの特徴ベクト ル, Mを与えられたグラフに関する情報とし て,現在のクラスタ候補と特徴ベクトルの関 係を,以下のJで表した.

$$\begin{split} J(\vec{C}) &= Dist\left(\vec{F}, \vec{C} \left( \bar{\vec{M}}_{\mathrm{I}} + \alpha \begin{pmatrix} 0 & \vec{M}_{\mathrm{B}} \\ \vec{M}_{\mathrm{B}}^{\mathrm{T}} & 0 \end{pmatrix} \right. \\ & \left. + \beta \begin{pmatrix} \bar{\vec{M}}_{\mathrm{I}}^{(2)} & \bar{\vec{M}}_{\mathrm{B}}^{\mathrm{T}} \\ \bar{\vec{M}}_{\mathrm{B}} & \bar{\vec{M}}_{\mathrm{I}}^{(1)} \end{pmatrix} \right) \right), \end{split}$$

ここで $\alpha$ と $\beta$ は重みであり、 $\alpha$ が大きいとホ モログ間に張られたエッジの重要性が高く、  $\beta$ が大きいとクラスタ間のエッジを信用し、 ノイズを許さなくなるパラメータである.



図 1. 提案する大域グラフアラインメント の例. (A)与えられたグラフ. (B)求められ る大域アラインメント

ANGIE では, この J(C)を最小化するために, 始めにランダムにクラスタに属する頂点 Cを 決め,そこから J(C)が最小化するように値を 更新. 収束するまで(あるいは,一定回数終 了するまで), Cを更新し続けるアルゴリズム を取っている.

#### 4. 研究成果

本提案アルゴリズムにおいてパラメータと なっている α と β の値に対する結果の影響 度を計測した.



ることが判明した.これは,擬似データを作成した際に、ノイズとして辺の入れ替えを行っていることに対応しており、予想通り $\alpha$ や $\beta$ が大きいと、ノイズに弱くなる傾向を示した.

次に、実データでの結果を調査するために、 線虫とショウジョウバエの PPI を基にしたネ ットワークを利用し、ANGIE を用いて比較を 行った.その結果が図3である.ショウジョ ウバエは897 遺伝子,1,855 相互作用、線虫 は478 遺伝子,732 相互作用のデータである. ホモログ関係として、KEGG に含まれている線 虫-ショウジョウバエ間のホモログ関係を利 用した.これらのホモログには57 の機能グ ループが関連づいていた.また、クラスタ数 は40 とした.アラインメントを得る際に、 αとβを決める必要があるが、ここではそれ ぞれ 0.1 刻みに動かし、NMI の平均値が最大 となるようなαとβを選択した.

図3の結果から言えることは、まずホモロ グ関係の存在するクラスタ(図3中央)と、 ホモログ関係の存在しないクラスタ(図3両 脇)が明確に存在していることである.その 原因を調べるため、機能を調べてみると、ホ モログ関係のあるクラスタには、MAPKパスウ エイなど基本代謝や種を越えて保存が知ら れている機能に関連したものが多く、両脇の クラスタには種固有の機能が関連したもの が多かった.これらの結果から、ANGIE によ るクラスタリング結果を精査することで、機 能未知の遺伝子に対して機能の示唆を与え る事ができる可能性が得られた.

同様の実験として PPI ネットワークではな く遺伝子の共発現情報を利用して作成した ネットワークを基に ANGIE を実行し,結果を 求めた.これは,ショウジョウバエにおける モデル生物の Drosophila melanogaster の近 縁 6 種のマイクロアレイから得られた遺伝子



図 3. 線虫とショウジョウバエから得ら れたネットワークの大域的アラインメン ト結果. 白丸が線虫,黒丸がショウジョ ウバエである.実線はクラスタ間につな がりが深いこと,破線はホモログ関係が 多いことを示している. 発現情報を基に,進化過程において類似の発現変動を示す遺伝子間に辺を貼り,ANGIE によって比較を行った.

その結果,種間のクラスタ間のグラフが非 常に似た形状のものが得られ,ショウジョウ バエ種間の変化は必ずしも大きくない傾向 が示された.その一方で,クラスタ間の構造 が異なる場所を調べると,成長やセルサイク ルに関連する因子が多かった.

これは、実験ではどのショウジョウバエに おいても発生から同じ時間で計測している が、実際には発生の速さに違いがあり、結果 として異なる発生のタイミングで調査され た事を示していると考えられる.

以上より、大域的なグラフアラインメント 手法を提案している ANGIE は、生物学的な意 味を捉えられるネットワーク解析手法であ る.これらのクラスタの詳細を調べることで、 当初目的であったトランスログの発見へと 結びつけることが可能である.

5. 主な発表論文等

(研究代表者、研究分担者及び連携研究者に は下線)

### 〔雑誌論文〕(計2件)

1. Izawa A, <u>Sese J</u>. 2013. RECOT: a tool for the coordinate transformation of next-generation sequencing reads for comparative genomics and transcriptomics. Source Code Biol Med 8: 6. (査読有り)

2. Terada A, Okada-Hatakeyama M, Tsuda K, <u>Sese J</u>. 2013. Statistical significance of combinatorial regulations. PNAS 110: 12996-13001. (査読有り)

〔学会発表〕(計1件)

1. Terada A, <u>Sese J.</u> 2012. Global Alignment of Protein-Protein Interaction Networks for Analyzing Evolutionary Changes of Network Frameworks. 4th International Conference on Bioinformatics and Computational Biology (BICoB-2012), pp. 196-201. Las Vegas, Nevada, USA. March 12 - 14, 2012. (査読有り)

〔図書〕(計0件)
〔産業財産権〕
○出願状況(計0件)
○取得状況(計0件)
〔その他〕
なし
6.研究組織
(1)研究代表者
瀬々 潤(Sese, Jun)

東京工業大学 大学院情報理工学研究科

准教授 研究者番号:40361539 (2)研究分担者 なし (3)連携研究者 なし