ネットワーク構造の局所的な変化と同期現象の関係

小林 直樹 白山 晋

ネットワークの構造とその上で起こる現象の関係を知ることは重要な意味を持ち,様々な研究がなされている.しか し,それらの研究では,全体のネットワーク構造を対象としているものが多く,局所的な構造を対象としているもの は少ない.さらに,現実に存在するネットワークは,全体を変化させることは難しいが,局所構造を変化させること が出来ることは多い.本研究では,このような現状を踏まえて,ネットワークの局所構造の変化と,ネットワーク上 で起こる現象の一つである同期現象の関係について探る.

1 はじめに

現在の大規模で複雑なネットワークの研究は,98,99 年のワッツ,ストロガッツ,バラバシらによるスモー ルワールド性,スケールフリー性といったネットワー クのマクロ的構造のネットワークモデルを用いた理論 的解明を契機として始まったとされる[1][2].それら は,マクロ的構造から,メソスケールの構造(コミュ ニティ構造)の分析へと移行し,近年では,マクロ, メソ,ミクロの階層構造が注目されるようになってい る[3].

一方,ネットワーク構造がネットワーク上の様々な 現象に影響を与えていることが示され,構造と現象の 関係を探るという研究が同時に行われるようになる. そのような研究では,主に次の2つのアプローチが用 いられている.

一つは、ネットワーク構造を特徴づける統計的指標 とそれに対応づけられる現象を調べるという方法である、平均次数、平均頂点間距離、クラスタリング係数 と感染症の伝播や情報伝播との関係、次数分散と協調の進化との関係などである、本稿で扱う同期現象に関 しても,同期し易さを示す容易度 θ は, $\theta \sim \lambda_{max}/\lambda_2$ というように,ラプラシアン行列の第2最小固有値 λ_2 と最大固有値 λ_{max} によって特徴づけられる[5].また,Bernaldoらは,同期容易度を次数相関によって特徴付けている[7].

もう一つは,ネットワークに対し何かしらの作用を 加えたときに構造から発現する現象を,ネットワーク の機能からのものと考え^{†1},機能を調べるというもの である.所与の機能を備えたネットワークをデザイン する,あるいは所与の機能を備えるようにネットワー クの構造を変化させるという方向性でもある.この中 に,ある目的関数に対して最適なネットワーク構造を 探る研究がある.花田らは,多目的遺伝的アルゴリズ ムを用いて目的関数に応じた最適ネットワークを作 成する手法を提案している[10].また,山本らは,同 期容易度を目的関数として遺伝的アルゴリズムによっ て最適ネットワークを設計している[11].

このような2つのアプローチにより,ネットワーク 構造とその上で起こる現象に対して様々な関係性があ ることがわかってきた.しかしながら,課題も多い.

前者の場合,ある現象と構造の関係を説明する,統 計的指標間の関連性の分析が不十分である.例えば, 一つの指標のみに着目すると相反する知見が得られる

Influence of local change of the network topology on a synchronization phenomenon.

Naoki Kobayashi, 東京大学工学系研究科システム創 成学専攻, School of Engineering, The University of Tokyo.

^{†1} 複雑ネットワークの分野では,現象を機能そのものと して扱う場合もある

ことが少なくない.西川ら[6] は,次数分布がべき乗 則に従うネットワークにおいて,べき乗指数と同期容 易度 θ との関係を調べ,べき乗指数が小さくなると, 同期容易度が下がり同期しにくくなることを示した. 彼らは,べき乗指数が小さいネットワークでは,ハプ で情報が停留してしまうため,同期現象が起こりにく くなると考察している.しかし,ハプの影響により同 期が容易に達成されるとする研究[8] もある.このよ うな相反する知見は,情報伝播や協調の進化において も存在する.

後者の場合,局所的な構造との関係性について調 べられることが少ない.また,ある目的関数に対して 最適なネットワーク構造を生成するという研究では, 目的に応じた最適ネットワークの生成手法の提案にと どまり,生じたネットワークの分析が不十分である.

いずれの場合でも,一つの統計的指標で構造を代表 させ,その指標にもとづいた現象との関係性の分析と いう方法には限界があり,いくつかの指標を制御した 上で現象の分析を行う必要性が顕在化する.前者にお いては,次数分布を与え,それ以外の指標を変化させ て構造と現象(あるいは機能)との関係を調べるとい うものはあるが,後者ではそのようなものは少ない.

そこで,本研究では,後者の中の,最適なネット ワーク構造を生成するアプローチを用いて,べき乗 則を含む固定された次数分布において,局所構造の 変化と現象の関係を探る.次数分布に注目した理由 は以下である.ネットワークの最適化という研究にお いて,生じるネットワークの次数分布のほとんどがガ ウス分布に近いものになる.一方,実ネットワークの 多くがべき乗則に従う次数分布をもち,それがネット ワークの特性に影響を与えているという指摘がなさ れている.例えば,べき乗則に従う次数分布を制約条 件として最適化を行ったときに生じるネットワークの 性質がわかれば,実世界で観測される現象との関係性 を明らかにできる可能性がある.

なお,本研究では,取り扱う現象として,複数エー ジェントの合意形成をモデル化した同期現象の一つ であるコンセンサス問題における収束時間を対象と する.

- 2 提案手法
- 2.1 コンセンサス問題

本稿において,局所構造の変化が現象に影響を与え るものとして,ネットワーク上でのコンセンサス問題 を扱う.この問題では,媒介中心性のような局所構造 が反映される指標と現象との関係性が調べられてい る.以下,このモデルについて説明する.

はじめに, ノード数 n, エッジ数 m とし, ノード $V = \{1, 2, \dots, n\}$, エッジ $E \subseteq V \times V$ で構成される 無向グラフ G = (V, E) を考える.このネットワーク のノード i 上のエージェントを i で表す.次に, t ス テップにおけるエージェント i の状態量を $x_i(t)$ とし, 次式の推移則によって変化させる.

$$dx_i/dt = \sum \left(x_j(t) - x_i(t)\right) \tag{1}$$

ここで, *N_i* は, *i* の隣接ノードの集合である.式(1) を離散化すると,

 $x_i(t + \Delta t) = x_i(t) + \Delta t \sum_{j \in N_i} (x_j(t) - x_i(t))$ (2) になる.ここで, Δt は時間刻み幅である.初期状態 から式 (2) に従って時間発展させ,すべてのエージェ

ントの状態量が一致したとき,すなわち,

$$x_1 = x_2 = \dots = x_n \tag{3}$$

のときに収束したとみなす.Olfati Saber ら [4] は,実 数の初期状態量,かつ $\Delta t < 1/k_{max}$ であれば,式 (2) が収束することを示している.ここで, k_{max} は最大 次数である.ただし,数値誤差等のため,数値シミュ レーションでは,式(3)を満たすことは難しい.そこ で,本稿では,t = 0におけるiの状態量 $x_i(0)$ をiとし,時間発展させ, $\max_i | x_i | - \min_j | x_j | < 0.01$ のとき,収束したことにする.また,初期状態から, 収束するまでにかかったステップ数を収束時間と呼ぶ ことにする.

本稿では,所与のネットワーク(以降基準ネット ワークと呼ぶ)に対して,次数分布を変えないつなぎ 換えによって局所構造を変化させ,そのネットワーク に対して得られる収束時間を観測する.そして,局所 構造の変化を表現する指標と,収束時間の変化に分 け,それらの関係を分析する.

 $\mathbf{2}$



2.2 基準ネットワーク生成

本稿の目的を考慮すると,基準ネットワークに要求 される条件は次のようになる.

1. 所与の次数分布に対して作成可能であること

- 次数分布以外に依存しない現象に対する局所構 造の変化を探るため,同じ次数分布を持ちなが ら様々な特性を持ったネットワークが作成できる こと
- である.

本稿では,所与の次数分布をもつネットワークをコ ンフィグレーションモデルによって生成し,XSアル ゴリズム[9]によって,次数分布を変えずに,次数相 関を変えたネットワークを作成する.次項でコンフィ グレーションモデルとXSアルゴリズムについて説明 する.

2.2.1 コンフィグレーションモデル

はじめに, ノード数 n, エッジ数 m を与える.次 に,所与の次数分布に基づいて,ノードに次数分のス タッブ(stub,半分のエッジ)を与える(図1).その 後,すべてのスタップをランダムにリンクする.

2.2.2 XS アルゴリズム

図2にXSアルゴリズム[4]の模式図を示す.次数 相関を大きくする場合,次数の大きいノード同士,次 数の小さいノード同志がリンクするようにつなぎ換 えを施す(図2右上).次数相関を小さい方向に変化 させたい場合は,次数の最も大きいノードと最も小さ いノードをリンクし,その他の2ノードをつなぐこ とにする(図2右下).これにより,次数分布を変化 させずに,次数相関が制御できる.

2.3 つなぎ換え分析法

基準ネットワーク生成後,次数分布を固定した状態 でネットワークの局所構造を変化させながら,コンセ



図 2 XS アルゴリズム (カッコ内の数字は次数)



図3 つなぎ換えの概念図

ンサス問題を数値的に解き,得られる収束時間を観測 する.局所構造は以下のように変化させる.

- ノードの共有がない異なる2つのエッジをラン ダムに選ぶ
- 2. 図3のようにつなぎ換えを行う
- つなぎ換えによって多重辺が生じる場合は,エッジを選び直す

これらの操作では,つなぎ換えに関わる4つのノードの次数が変わらないため,ネットワーク全体の次数分布は変化しない.

本稿では,局所構造の変化を表現する指標として, つなぎ換え前のエッジ両端のノードの媒介中心性の積 を用いる.

ネットワーク中の任意の2 ノードを選び, それぞれ を始点と終点とするとき,始点から終点の最短経路中 に,あるノードが存在する場合,そのノードの媒介中 心性は大きくなる.ノード v_iの媒介中心性 B_i を式 で示せば,

$$B_{i} \equiv \frac{\sum_{i_{s}=1; i_{s} \neq i i_{t}=1; i_{t} \neq i}^{N} \sum_{i_{s}=1}^{i_{s}=-1} \frac{g_{i}^{(i_{s}i_{t})}}{N_{i_{s}i_{t}}}}{(N-1)(N-2)/2}$$
(4)



図 4 局所構造の変化を表現する指標

である.ここで, $g_i^{(i_si_t)}$ は始点 v_{i_s} から終 点 v_{i_t} への最短経路の中で v_i を通るものの数, $N_{i_si_t}$ は v_{i_s} から v_{i_t} への最短経路の総数であり,分母は規 格化定数である.

本稿では, 図4のように, つなぎ換え前のエッジ両 端の媒介中心性の積 $\alpha = B_1 \cdot B_2, \beta = B_3 \cdot B_4$ を計算 し, それらを指標にして分析を行う.

3 実験と考察

はじめに局所構造の変化とそれが収束時間に与え る影響を分析する.次に,その結果を応用し,所与の 収束時間となる,ネットワークがデザインできること を示す.

3.1 局所構造の変化が収束時間に与える影響 以下に実験の概要を示す.

- Step1 ノード数 1000, リンク数 6000 とし, 2つ の次数分布についてコンフィグレーションモデル によってネットワークを作成する.次数分布につ いては,下表に示すようにスケールフリー性を有 するものと,ガウス分布のもの2種類を用いる.
- Step2 Step1 で作成したネットワークに対して, XS アルゴリズムを用いて,次数相関の高いもの と低いものを作成する(結果として,2つの次数 分布と3種類の次数相関という特性を持った計6 個のネットワークが作成される).
- Step3 エッジ両端の媒介中心性の積 *α*, *β* を算出 する.
- Step4 コンセンサス問題の収束時間を求める.
- Step5 つなぎ換えを1回行う.
- Step6 Step3 に戻る.

本稿では、Step3 から Step6 を 100000 回行い、 つなぎ換え前の α, β と収束時間を求めた.また、 Step1~Step6 を 100 回繰り返し、結果を求めた.図 13 に実験の結果を示す.この図は、 α, β がエッジ上 位何パーセントにあるかどうかと、つなぎ換え前後の 収束時間の変化の平均を示したものである.結果とし て以下の知見が得られる.

- α, βの組み合わせが,大きいものと小さいものの場合,収束時間の期待値が減少する.これは, すべての次数分布,すべての次数相関について成り立つ.
- 次数分布がガウス分布の場合, α, β が大きいもの同士の組み合わせのとき, 収束時間の期待値は増加する.これは, すべての次数相関について成り立つ.

3.2 ネットワークのデザイン

はじめに,図13を考慮し,以下の3つの戦略を考 える.

- 戦略1 エッジを2本ランダムに選択し,つなぎ換 える.
- 戦略 2 α, β が両方,エッジ上位 10% に含まれる ようにして,つなぎ換えを行う.
- 戦略 3 α, β の片方をエッジ上位 30%内,もう片 方をエッジ下位 30%内に含まれるようにして, つなぎ換えを行う.

前節と同様に,次数分布がガウス分布とべき乗分 布となるネットワークを作成する.次に,戦略1,戦 略2,戦略3に基づいたつなぎ換えを行う.このつな ぎ換え後に,コンセンサス問題の収束時間を求める. これらを100 ステップか繰り返す.

戦略1は,前節のものと同じである.戦略2と戦 略3は,前節で得られた α, βと収束時間の関係を考 慮したものである.前節の実験からは,戦略2のつ なぎ換えによって,ガウス分布の場合は収束時間が増 大することが予想される.戦略3の場合は,両方の 分布ともに収束時間が減少すると考えられる.

図5と図6に結果を示す.図中の横軸はステップ 数を,縦軸は収束時間を示す.図からは,ガウス分布 の場合,戦略2では収束時間が増大し,戦略3では







図 6 べき乗分布の場合

減少している.べき乗分布の場合,戦略3でのみ収 束時間の減少が確認できる.これらの結果は前節の結 果から予想されるものと一致する.また,ネットワー クのデザインに応用できると考えられる.例えば,図 5と図6は,戦略2や3のように,α,βを考慮して, つなぎ換えを行えば,所与の収束時間となるような ネットワークを生成できることを示唆している.

4 結論

本稿では,統計的指標の一つである次数分布を固定 したままで,ネットワークの局所構造の変化と,ネッ トワーク上で起こる現象の一つである同期現象にお ける収束時間の関係を調べるための方法を提案した.

提案手法を用いた数値実験によって,収束時間と媒介中心性の変化の関係を明らかにした.また,媒介中心性を考慮したつなぎ換えによって,所与の収束時間となるようなネットワークを生成できることを示唆した.

参 考 文 献

- [1] ダンカンワッツ著,栗原聡ら訳:スモールワールド-ネットワークの構造とダイナミクス,東京電機大学出版 局 (2006).
- [2] 増田直紀,今野紀雄:複雑ネットワーク 基礎から 応用まで,近代科学社 (2010).
- [3] Ahn, Y.-Y., Bagrow, J.P. and Lehmann, S.: Link communities reveal multiscale complexity in networks, Nature 1038, pp.1-5, (2010).
- [4] R. Olfati-Saber, J. A. Fax, and R. M. Murray: Consensus and cooperation in networked multiagent systems. Proceedings of the IEEE, 95, Jan. (2007)
- [5] L. M. Pecora and T. L. Carroll: Phys. Rev. Lett. 80, 2109-2112 (1998)
- [6] T. Nishikawa, A.E. Motter, Y.C. Lai and F.C. Hoppensteadt: Phys. Rev. Lett. (2003)
- [7] M. di Bernardo, M. F. Garofalo, and F. Sorrentino, Effects of degree correlation on the synchronization of networks of oscillators. Int. J. Bifurcat. Chaos 17, 3499 3506.(2007).
- [8] Y.Moreno, A.F.Pacheco: Synchronization of Kuramoto oscillators in scale-free networkd. Europhysics Letters, 68(4), 603-609 (2004)
- [9] R. Xulvi-Brunet, I. Sokolov. Reshuffling scalefree networks:From random to assortative. Phys. Rev. E, 70(066102), (2004)
- [10] 花田良子, 佐藤史隆, 廣安知之, 三木光範, 鈴木泰博: 遺伝的アルゴリズムによるネットワーク特性量に着目 したネットワーク設計法, コンピュータソフトウェア, Vol.24, No. 1, pp. 91-100 (2007).
- [11] 山本聡彦,生天目章:進化手法による最適ネットワー クの生成,JAWS2009 論文集,(2009)



図13 局所構造の変化と収束時間の関係