



交通ネットワーク信頼性解析に向けた Network Science 指標の適用関係性に関する考察

岐阜大学 安藤宏恵 倉内文孝 明光就平

1. はじめに

- 災害に対し冗長かつ強靭な交通ネットワークの構築は重要な課題
- 従来手法の課題
 - 結果が**災害発生確率に依存**する点
 - 配分計算や経路の数え上げ等を必要とし、**計算負荷が大きい**点

目的

Network Science の考え方を援用し、ネットワーク特性分析による交通ネットワーク信頼性の新たな評価指標を構築

- 先行研究
 - 倉内 (2017) は仮想的ネットワークにて従来の交通工学的手法との比較
 - 明光ら (2017) は Spectral Partitioning 法によって重要リンク群の抽出

Network Science 指標の特性、適用可能性把握のため、10都市の実ネットワークにて検証

- 評価指標の相関性
- 重要リンク群の抽出傾向

Network Entropy

移動をマルコフ行列 $\mathbf{P} = (p_{ij})$ による確率過程としたとき、 $\sum_j p_{ij} = 1$ 、その定常分布は $\boldsymbol{\pi} = \boldsymbol{\pi}\mathbf{P}$ であり、この動的 Entropy $H(\mathbf{P})$ を Network Entropy と定義する。

$$H(\mathbf{P}) = \sum_{i=1}^N \pi_i H_i$$

ただし

$$H_i = - \sum_j p_{ij} \log p_{ij}$$

- ある特定のマルコフ行列 \mathbf{P} を用いると

$$\log \mu_1 = - \sum_{ij} \pi_i p_{ij} \log p_{ij} + \sum_{ij} \pi_i p_{ij} \log a_{ij}$$

- リンクの重みを考慮しないとき

$$H = \log \mu_1$$

Demetrius and Manke (2005) によると Network Entropy の値はシステムの頑健性と比例関係である。

2. 指標の特性分析

スペクトラルグラフ理論

グラフの持つ特性を隣接行列、ラプラシアン行列などを活用して考察するもの

- 次数行列 \mathbf{D}
- 隣接行列 \mathbf{A}
- ラプラシアン行列 $\mathbf{L} = \mathbf{D} - \mathbf{A}$
- 正規化ラプラシアン行列 $\mathbf{N} = \mathbf{D}^{-0.5} \mathbf{L} \mathbf{D}^{-0.5}$

ラプラシアン行列の固有値 ($\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$)、正規化ラプラシアン行列の固有値 ($v_1 \leq v_2 \leq \dots \leq v_n$) は、様々な接続に関連する指標の上界・下界値を与え、それ自身が接続性の指標となる。

Algebraic Connectivity (代数的連結度)

全体グラフ \mathbf{V} とサブセット \mathbf{S} において、 \mathbf{S} とそれ以外をつなぐリンクセットを $\partial(\mathbf{S}) \equiv \{(u, v) \in \mathbf{E} : u \in \mathbf{S}, v \in \mathbf{V} - \mathbf{S}\}$ と定義する。このとき以下のようなベクトル \mathbf{x}_S を考える。

$$x_S(u) = \begin{cases} 1/m & \text{if } u \in \mathbf{S} \\ 1/(m-n) & \text{if } u \in \mathbf{V} - \mathbf{S} \end{cases} \quad \text{このとき、} \mathbf{x}_S \perp \mathbf{1} \text{ であるため、}$$

u, v : ノード
 n : すべてのノード数
 m : \mathbf{S} に含まれるノード数

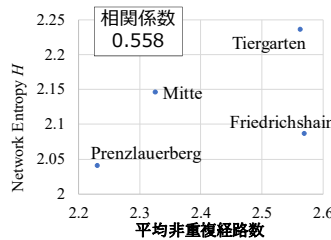
$$\lambda_2 \leq \frac{\mathbf{x}_S^T \mathbf{L} \mathbf{x}_S}{\mathbf{x}_S^T \mathbf{x}_S} = \frac{n}{m(n-m)} \sum_{e \in \partial(\mathbf{S})} W_e$$

と書くことができ、ラプラシアン行列第二最小固有値は右辺の最小値

m と $n-m$ がほぼ同数、ノード数が等分される
境界に属するリンクの重みの総和を小さく
「境界リンクの重みの和が最小になりつつネットワークがほぼ等分になるような事象の起きやすさ」

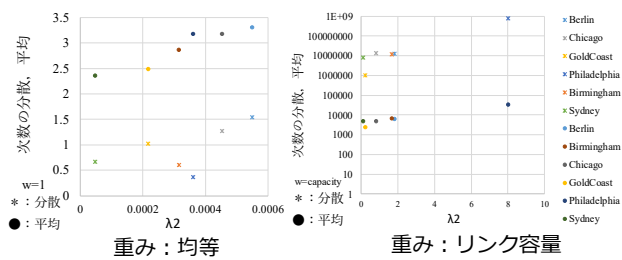
非重複経路本数との比較 (NS指標と交通工学的指標の比較)

非重複経路本数: ODペア間について、リンクを共有することなく接続可能な経路の本数



- 非重複経路本数によるネットワーク頑健性評価指標には Entropy 値が活用可能
- 代数的連結度との相関はみられず、形状による分割のしやすさと非重複経路本数によるネットワーク頑健性には関係がない

次数平均と次数分散 (NS指標間の比較)



- 特に Philadelphia Network では重みをリンク容量とすると、次数指標が著しく大きいことに対し λ_2 も大きな値をとる
- 6つのネットワークすべてにおいて次数指標と λ_2 に正の相関がある
- ネットワーク密度が高いほど、密度の散らばりが大きいほど、 λ_2 が大きく分割されにくい

3. Spectral Partitioning法を用いたNetwork分割

Spectral Partitioning法: 切断面となる境界 $\partial(\mathbf{S})$ について、 v_2 に対応する固有ベクトル φ_2 の各要素の符号によってネットワークを分割

$$\lambda_2 \leq \frac{\mathbf{x}_S^T \mathbf{L} \mathbf{x}_S}{\mathbf{x}_S^T \mathbf{x}_S} = \frac{n}{m(n-m)} \sum_{e \in \partial(\mathbf{S})} W_e$$

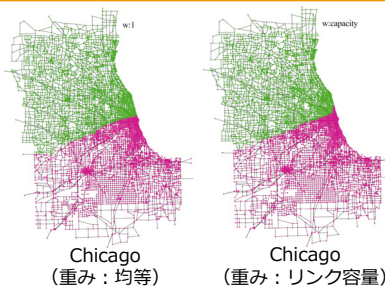
重み: 均等

- 少ないリンク本数でネットワーク密度を分割
- ネットワーク形状に由来する脆弱な部分
- その都市形状において重要度の高いリンク群

重み: リンク容量

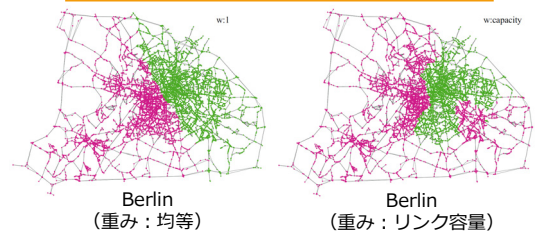
- 次数が高いノードほど接続リンクの総容量が高い
- 車両の移動を考慮した道路機能として重要な部分を抽出

海岸に沿うように高密度な部分が存在



重みによるカットの違いは非常に小さい

都市中心部に高密度な部分が存在



重みをリンク容量とすると、大きな容量を持つリンクをカットに含むことを避けるため、都市の中心を分断する結果は生じにくい

ネットワーク形状と密度の関係性を併せた重要度の高いリンクを抽出可能

4. まとめ

本研究の成果

- NS指標と従来の交通工学的手法の比較、NS指標間の相関について実ネットワークにおいて分析し、それぞれの指標において関係性がある部分を明らかにした
- Spectral Partitioning 法では、重みの指標やネットワークの特徴による結果の違いについて考察した

今後の課題

- 指標同士の相互作用のみならず、複合的な関係を明らかにする
- 特に従来の交通工学的な評価の試算では小規模な地区ネットワークのみであったため、ネットワークサイズ、サンプル数をより充実させる必要がある