# 未知のグラフにおけるレジリエンス向上のため のアンカーノード探索手法に関する一検討

石本 哲郎

関西学院大学 工学部 情報工学課程

2025年9月18日

## 研究の背景:ネットワークレジリエンスの必要性

- ▶ 現代社会と通信ネットワーク
  - ▶ 高度情報化社会において、通信ネットワークや社会基盤 システムは不可欠
  - ▶ 生活・経済・産業・医療など、あらゆる活動が依存して いる
  - ▶ 災害・故障・サイバー攻撃などのリスクに備える必要が ある

### レジリエンスを確保することは極めて重要な課題

▶ レジリエンス: 障害や攻撃を受けても、機能を維持し続けら れる能力

### 研究の動機: 先行研究と課題

- ▶ 既存のレジリエンス向上のアプローチ
  - ▶ 障害や攻撃を受けても機能を維持するためにはどのノー ドを保護すれば良いかを考える
  - ▶ 既存研究では、限られたコストでレジリエンス向上に最 も寄与するノードを逐次的に選択する貪欲アルゴリズム AdvGreedy が提案された
- ▶ しかしながら、ネットワーク全体のトポロジカルな構造が完 全に既知であり、任意のノードの状態を即座に把握できると いう仮定に基づく

未知のネットワーク上では利用できない

#### 研究の目的

- ▶ 本研究の想定
  - ▶ ネットワーク全体の構造は未知
  - ▶ 未知のネットワークを ランダムウォーク により探索
    - ▶ グラフの頂点を確率的に遷移していくプロセス
    - ▶ 訪問したノードを「探索済み」として記録
  - ▶ ランダムウォークで得られる 部分的な情報 のみが利用 可能
- ▶ 本研究の目的
  - ▶ このような条件で、不完全情報下におけるアンカー選定 戦略の有効性を明らかにする

## フォロワー最大化問題 (1/2)

▶ 先行研究では、レジリエンス向上をフォロワー最大化問題と して定式化することで解いている

#### フォロワー最大化問題の概要

- ▶ レジリエンス利得を最大化するアンカーノードの組合せを求 める
  - ▶ レジリエンス利得:保護されるノードの総数
  - ▶ ノードの保護:あるノードから少なくとも一つのアン カーノードに対して、障害のない安定した経路上で到達 可能であること
  - ▶ アンカーノード:障害を受けない特別なノード

どのようにアンカーノードを設定すれば、最大のフォロワーを得 られるかを解く

## フォロワー最大化問題 (2/2)

#### フォロワー最大化問題の定義

- 入力
  - 無向グラフ G
  - ▶ アンカー設置の総予算 b
- ▶ 出力
  - アンカーの集合 A
- 制約条件
  - ▶ 設定したアンカーノードの数が予算内であること: |A| < b
- 目的
  - ▶ 保護されるノードの数を最大化する

## ランダムウォークによるアンカーノード探索の概要

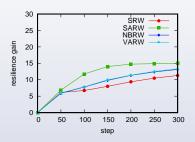
- ▶ 未知グラフでのアンカーノード探索を行なうアイデア
  - ▶ ランダムウォークによってグラフを探索する
  - ▶ ランダムウォークで探索した部分グラフを入力として、 フォロワー最大化問題を解く
  - ▶ その際のフォロワー最大化問題は既存の手法を用いて 解く
- ▶ 具体的なアンカーノード選定方法
  - 1. 探査エージェントがランダムウォークを開始する
  - 2. 探索エージェントが訪問したノード、リンクを記録する
  - 3. ある探査ステップ k 経過後、記録したノードとリンクから構築されたグラフ G'(k) を取得する
  - 4. 既存手法で提案されたアンカーノード決定手法 AdvGreedy を G'(k) に適用する
  - 5. グラフG'(k) におけるアンカーノードの集合 $A_k$  を得る

## ランダムウォークによるアンカーノード探索

- ▶ 具体的なアンカーノード選定方法
  - 1. 探査エージェントがランダムウォークを開始する
  - 2. 探索エージェントが訪問したノード、リンクを記録する
  - 3. ある探査ステップ k 経過後、記録したノードとリンクか ら構築されたグラフ G'(k) を取得する
  - 4. 既存手法で提案されたアンカーノード決定手法 AdvGreedv を G'(k) に適用する
  - 5. グラフ G'(k) におけるアンカーノードの集合  $A_k$  を得る

## 実験の目的と設定

- ▶ 実験の目的
  - ▶ ランダムウォークによるアンカーノード探索の有効性を 検証する
- ▶ 実験の設定
  - ▶ グラフの種類:ランダムグラフ、BA グラフ
  - 使用したランダムウォーク戦略: SRW.NBRW.VARW.SARW
  - ▶ ランダムウォークの開始地点:10 個
  - ▶ ランダムウォークの試行回数:100回
  - ▶ ステップ数:0から300
- ▶ 評価指標
  - ▶ シミュレーション結果のフォロワー数とネットワーク全 体を入力値としたときのフォロワー数の比較
  - ネットワーク全体を入力としたときのネットワークレジ リエンスはそれぞれランダムグラフでは 15、BA グラフ では30であった



45 40 35 resilience gain 30 25 20 15 10 5 100 150 200 250 50 step

Figure: ランダムグラフの結果

Figure: BA グラフの結果

▶ ランダムグラフにおいても BA グラフにおいても SARW が 最も高いレジリエンスゲインを早期に達成できる

# まとめと今後の課題

#### ▶ まとめ

- ▶ 既知ネットワークにおけるフォロワー最大化問題を未知 ネットワークに適用
- 未知ネットワークに対して高いレジリエンスゲインを早 期に発見できるランダムウォーク戦略を検証

#### 今後の課題

- ▶ 他のトポロジ構造の場合では探索手法ごとにどのような 変化があるかを検証する
- ▶ より大規模なグラフに対しても有効性を検証する