SNS においてフェイクニュースを拡散するユーザの特徴抽出

岩橋 瑠伊 [†] 矢吹 太朗 千葉工業大学 社会システム科学部 プロジェクトマネジメント学科 [‡]

1 序論

SNS 上でフェイクニュースを拡散するユーザの特徴について調査する. SNS などのウェブ上のメディアで、フェイクニュースが問題視されている [1].

例えば、2011年3月11日に発生した東日本大震災時に、携帯電話がつながらない状況下での有用な連絡手段として活躍した。しかし、その有用性はデマや誤情報も大量に拡散させる手助けとなりえる。実際に東日本大震災時に、数十種類のデマや誤情報が情報として拡散されてしまい、日本中を混乱させた。震災時のように連絡手段が限られた状況はこれからも発生する可能性は十分にあり、対策が必要である[2]。

本研究では、デマが拡散されることを防ぐためにデマツイートをリツイートしているユーザの特徴抽出を行う、デマツイートがリツイートされる原因として、デマをデマと見抜けないユーザ、面白半分でリツイートしているユーザの2種類がいると考えた。この2種類のユーザと、それ以外のユーザには Twitter の使い方に違いがあるのではないかと考えた。

2 目的

デマが拡散されることを防ぐために、デマツイートを リツイートしているユーザの特徴抽出を行う。そのため に、現時点でデマだとわかっているツイートを過去に拡 散したユーザの活動履歴を収集・分析する。分析結果を ランダムサンプリングしたデータと比較することで、デ マを拡散するようなユーザに共通する特徴を抽出し、そ の結果を報告する。

3 手法

デマツイートをリツイートするユーザーとそれ以外の ユーザーの違いを見つけ、その違いが偶然生じたもので はないことを示すために以下の手法で研究する.

- Feature extraction of users spreading fake news in SNS.
- † Rui Iwahashi (s1442014cr@s.chibakoudai.jp)
- Department of Project Management, Faculty of Social Systems Science, Chiba Institute of Technology.

- 1. ユーザ ID を乱数で指定し、日本人ユーザ 50 人をランダムサンプリングする.
- 2. TwitterAPI を用いてデマツイートをリツイートした ユーザ 50 人を取得する.
- 3. TwitterAPI を用いて集めた各ユーザの最新 100 ツイートに含まれるリツイートの数を調べる.
- 4. 日本人ユーザ 50 人とデマツイートをリツイートしたユーザ 50 人の直近 100 ツイートに含まれるリツイートの数の平均の差が、偶然的な誤差の範囲にあるものかどうかを判断する為に 2 標本 t 検定を行う.

4 結果

ユーザ ID を乱数で指定し、日本人ユーザ 50 人をランダムサンプリングした.

以下の4つのデマツイートからそれぞれ50人のリツイートユーザを取得した.

- デマツイート 1 として, ロンドンのテロ対策 で有志のスパルタ兵が巡回しているというデマツイートがある. 実際は映画の宣伝である. (TweetID:872255950131822596)
- デマツイート2として、国内のアリがヒアリに対抗 出来るというデマツイートがある。実際は誤情報で ある。(TweetID:883170290242527232)
- デマツイート 3 として, PS4 に PS2 互換機能対応 するというデマツイートがある. 実際は誤情報である. (TweetID:882139486968205312)
- デマツイート 4 として,路上で乾燥海産物を売る人がいるが,それは麻酔薬で匂いを嗅いだら意識を失うというデマツイートがある.実際は昔韓国で流行したデマの内容と同じものである. (TweetID:923151745923948545)

ランダムサンプリングした日本人ユーザ 50 人の直近 100 ツイート中の平均リツイート数は 20.04 人, デマツイート 1 をリツイートしたユーザ 50 人の直近 100 ツイート中の平均リツイート数は 56.68 人, デマツイート

2 をリツイートしたユーザ 50 人の直近 100 ツイート中の平均リツイート数は 62.64 人, デマツイート 3 をリツイートしたユーザ 50 人の直近 100 ツイート中の 58.46 人となった, デマツイート 4 をリツイートしたユーザ 50 人の直近 100 ツイート中の平均リツイート数は 57.92 人となった.

デマツイート 1 と日本人ユーザ,デマツイート 2 と日本人ユーザ,デマツイート 3 と日本人ユーザ,デマツイート 4 と日本人ユーザのそれぞれ 3 組には対応がないデータなので,F検定を行い分散が等しいか等しくないかを確かめる。等分散の場合の 2 標本 t 検定と不等分散の場合の t 検定を F 検定の結果に沿って行った結果,全ての組み合わせで有意差が確認できた(有意水準は 5%)。

以下にデマツイート $1\sim4$ をリツイートしたユーザの 100 ツイートあたりのリツイート数のヒストグラムを示す.

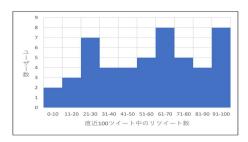


図1 デマツイート1についての結果

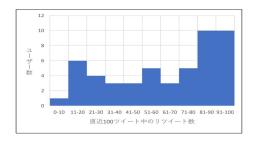


図2 デマツイート2についての結果

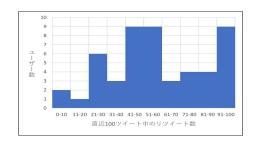


図3 デマツイート3についての結果

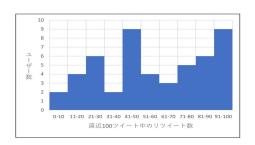


図4 デマツイート4についての結果

5 考察

デマを拡散するようなユーザに共通する特徴として、リツイート数に着目しランダムサンプリングしたユーザーとデマツイートをリツイートしたユーザーで直近100 リツイート内のリツイート数を調査した結果、大きく数値が異なった.この結果からデマを拡散するようなユーザーはリツイート機能を多用する傾向にあり、ツイート内容の真偽を確かめる前にリツイートをし、デマ拡散者の一員となっていると考えられる.

自分がデマ拡散者にならない為の手段として,デマ拡 散ユーザーリストにあるユーザーと,リツイートの多い ユーザーを排除することが有効だと考えられる.

6 結論

本研究では、デマが拡散されることを防ぐために、デマツイートをリツイートしているユーザーの特徴抽出としてリツイート数の調査を行った。その結果、デマツイートを拡散するユーザーの特徴として、ツイートに占めるリツイートの割合が高いことが確認できた。このような知識を活用することで、Twitter を閲覧する際に、デマツイートを真に受けて拡散してしまうリスクを下げられることが期待できる。

参考文献

- [1] 荒川唯, 亀田尭宙, 相澤彰子, 鈴木崇史. Retweet に着目した広がりやすい tweet の特徴分析. 第 74 回全国大会講演論文集, Vol. 2012, No. 1, pp. 617–618, 2012.
- [2] 榎本光, 内田理, 鳥海不二夫. O-054 東日本大震災時のツイート分析によるデマ判別に有用な特徴抽出 (o分野:情報システム, 一般論文). 情報科学技術フォーラム講演論文集, Vol. 12, No. 4, pp. 649-650, 2013.