

# 「Twitter上で共感を生み出すツイートの性質に関する考察」の 検証

## Verification of "Consideration on Characteristics of Sympathy-arousing Tweets on Twitter"

木村 咲<sup>†</sup>, 松澤芳昭<sup>‡</sup>

Saki Kimura<sup>†</sup>, and Yoshiki Matsuzawa<sup>‡</sup>

<sup>†</sup> 青山学院大学 社会情報情報学部 <sup>‡</sup>

<sup>‡</sup>School of Social Informatics, Aoyama Gakuin University.

### 要旨

本研究では、先行研究で実証されていた「Twitter上で共感を生み出すツイートの性質」の再現性を確認するための追試を行った。追試では先行研究とは異なるツイートデータを対象とし、新たに属性として「画像の有無」と「感情極性値」を追加した。芸能人4名のデータを収集して分析した結果、全ての属性においてTwitterで共感を生み出す性質は見られなかった。これは先行研究と(A)ツイートの時期、(B)ラベル付けした被験者が異なるためだと考えられる。

### 1. はじめに

近年はSNS上で買い物ができるようになったり、またYoutuberやインスタグラマーなどSNSを利用して稼ぐ人も増え、今後よりSNSのマーケティングは盛んになるだろう。中でもSNSを運用するにあたって共感の注目が高まっており、日本企業の約63.9%がSNSで注目されている共感だが、共感については動物行動学、教育心理学、社会心理学、臨床心理学や脳神経生理学など他分野で多面的、学際的にアプローチされ、研究が行われており、その時々で共感の定義そのものも、多様であり、捉え方も様々である。[B]そこで本稿では、Twitterで共感を生み出すツイートはどのような性質があるのかを調査する。

### 2. 先行研究と本研究の目的

共感とは、従来さまざまな観点から多くの分野で研究されてきた。大川、高間の研究[1]では、不特定の相手向けになされたツイート(つぶやき)に対し多数の人が共感を抱くケースに着目し、その発生のメカニズムの解明を行った。不特定多数のユーザーが閲覧するツイートを対象とするため、ここでは著名人のツイートデータを対象としている。第一著者の判断により共感が発生しているか否かのラベル付けを行うと同時に、それらのツイートの「いいね数」や「RT数」「文字数」など計11個の属性(表1)の値も取得した。その結果、「文字数が少ないツイート」と「悲しみを含むツイート」が共感を生み出しやすいことが判明した。文字数が影響を及ぼしている理由としては、ツイートの長さが冗長であればあるほどユーザーがテキストの全てを閲覧することがなくなり、共感の発生を妨げる原因になってる可能性があるからだ。また悲しみを含むツイートは、人間は悲しい記憶が残りやすく、そのためツイートを投稿したユーザーの状況をイメージしやすくなり、共感が発生する可能性が高くなるためだと考察していた。そこで本研究では、この結果は別のツイートでも再現可能なのかを検証するため、ツイート内容を変えて追試を行った。加えて本稿ではImage(画像の有無)という新たな属性も加えた。これは、ツイートに画像が添付されることによってツイート内容のイメージを湧きやすくさせる効果があり、共感にも影響を及ぼすと考えるからだ。

### 3. 共感の定義

先行研究ではTwitter上におけるツイートに対する共感を「そのツイートを不特定多数のユーザーが閲覧したときに、投稿した背景が想像でき、それに同感できる」ことであると定義している。つまり、ツイートを同感できないと共感は成り立たないことを意味している。しかし、佐伯は「同感」と「共感」を別物と捉える。「同感というのはその人の感じていることと自分の感じていることを同じなのだと思うこと」であり、そこには未知なる世界への探求も、新しい発見もなく、「相手は自分と同じだという確認」があるに過ぎない。一方の共感とは、「自分にはすてきとは思えないが、その良さをわかりたい」というように、「その人が良いといっているのはどういうところなのだろうということを探求して「理解」しよ

表 1: 属性名と属性値の形式

属性名	属性値の形式
fav	real 型, 0～
rt	real 型, 0～
term	real 型, 0～
characters	real 型, 0～
unofficial	real 型, 1～140
gladness	{yes, no}
anger	{yes, no}
sadness	{yes, no}
pleasure	{yes, no}
sadness	{yes, no}
agreement	{agree, disagree, neutral}
thinking	{positive, negative, neutral}

うとする。そこにいたる経緯やそこでの状況をしっかり把握して、その場に我が身をおいて、なんとかして、そこでの「良さ」を、心底「納得」しようとする」ことと捉えられている。18)．またロジャーズによると、共感とは「自分が自分が他者であるかのような、しかし”かのように as if”という状態を失わずに関係する。正確さや感情的要素、意味を持って他者の内部関連気分を知覚すること」と唱えられている。この2つをもとに本研究では共感を、「不特定多数のユーザーがそのツイートを閲覧したとき、投稿した背景が想像でき、そのツイート(投稿者)の内部関連気分を汲み取れること」と定義する。ゆえに、以下の2項目が成り立つとき、そのツイートは共感できるツイートとする。

表 2: 共感できるかの判断基準

項目	詳細
1	ツイートの背景が記載されているツイート
2	投稿者の感情が汲み取れるツイート

### 3.1. ツイートの収集と共感のラベル付け

今回は芸能人の中でもフォロワー数が最も多い芸能人男女4名を分析対象とし、2021年7月27日から最新のツイートデータをそれぞれ50件収集した。使用するデータは、第一次情報源でない「公式リツイート」と、特定の相手を対象としたつぶやきである「リプライ」は除いている。TwitterAPIを用いてツイートを取得し、取得したツイートに対して共感したか否かを手作業によってラベル付けを行った。共感を生み出すとラベル付けされたツイートと、共感を生み出さないとラベル付けされたツイートの例を画像1と画像2に示す。まず、画像1は共感を生み出すと判断されたツイートだ。これは、吉高由里子が”自分の誕生日に周りに祝ってもらって嬉しくてツイートした”という背景と、”祝ってもらって嬉しい”という感情が伺える。これは、図1の2つの条件を満たしているため共感できるツイートだとラベル付けした。続いて、画像2は共感を生み出さないと判断されたツイートだ。このツイートからは、吉高由里子が”誰かと手持ち花火をしている”というツイートの背景が確認できる。しかし、感情面については言及されていないため判断することができない。つまり、図1の1つの条件を満たしていないため共感を生み出さないツイートとラベル付けした。

### 3.2. 属性の定義と抽出方法

本稿で用いる属性を表〇に示す。これらの属性は先行研究の属性に加え、～～～を加えたものである。先行研究では、共感に関係すると考えられるもののうち、Twitter上で使用可能なサービスやツイート内のテキストから取得可能であることを考慮して決定している。表1に抽出した属性名と属性値の形式を示す。今回は、先行研究で共感の発生と関係があるとされていた「文字数」と「悲しみの感情」と、新たに「画像の有無」が共感発生に影響を及ぼしているのか調査するため、以下の3つの属性を用いる。Characterは対象ツイートの文字数であり、先行研究ではツイートの長さが冗長であればあるほどユーザーがテキストを全て閲覧することがなくなってしまう、共感の派生を妨げる要因になっているのではな

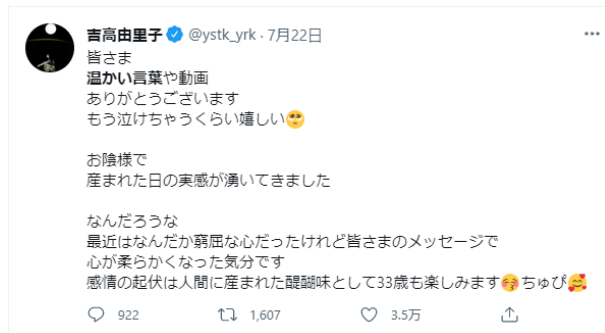


図 1: 共感を生み出すツイート



図 2: 共感を生み出さないツイート

いかと考えられていた。(1) Negative はツイートの感情極性値が低い値かどうかを意味している。先行研究では喜怒哀楽がテキストに含まれているかどうかを感情語辞書を作成し、分析を行っていたが今回は感情極性値を用いる。この値が最小に近くなると negative ということができる。さらに、今回新たに属性として加えた Image はツイートに画像が添付されているか否かを示している。画像の有無は読み手にツイート内容に対して容易にイメージを湧かせる役割を果たし、共感にも影響を及ぼしているとの考えに基づき新たに属性として加えた。

表 3: 属性名と属性値の形式

属性名	属性値の形式
characters	real 型, 0～
image	{yes, no}
emotion value	real 型, -1～1

### 3.3. 分析方法

表 1 に示す各ツイートの属性値を説明属性、共感発生の有無を目的属性と定めてデータセットを作成し、適合率、再現率、F 値により性能を評価する。

表 4: データセットの概要

ユーザー名	フォロワー数	共感発生数
吉高由里子	310.0 万人	22/50
ベッキー	195.1 万人	25/50
松本人志	818.9 万人	20/50
有吉弘行	671 万人	6/50

## 4. 結果と考察

### 4.1. 結果

表 5: 吉高由里子

	適合率	再現率	F 値
文字数が少ない	0.25	0.09	0.13
画像あり	0.38	0.27	0.32
ネガティブ	0.41	0.41	0.41

sin	cos
love	hate
holy	meteo

表 6: fuga

## 5. ○○

### 5.1. ○○

い、

### 5.2. 参考文献について

参考文献は本文中で引用された順に採番し、角カッコ付きで [1], [2], [3] などと表示してください。

雑誌は、本テンプレートの例の [1], [2] に従ってください。

著書は、本テンプレートの例の [3], [4] に従って、和・英文ともに、

著書名, 書名, 発行所名, 発行年 (西暦) [, 頁]

の順に記載してください。

表 7: 吉高由里子

	適合率	再現率	F 値
文字数が少ない	0.25	0.09	0.13
画像あり	0.38	0.27	0.32
ネガティブ	0.41	0.41	0.41

表 8: ベッキー

	適合率	再現率	F 値
文字数が少ない	0.60	0.24	0.34
画像あり	0.50	0.08	0.14
ネガティブ	0.46	0.44	0.45

## 6. まとめ

### 参考文献

- [1] 斎藤一, 大内東, “組織評価における能力成熟度モデルの適用 – 観光関係部局の調査結果について,” 情報処理学会論文誌, Vol.45 No.3, 2004, pp.809-812.
- [2] Harker, P.T. and Vargas, L.G., “The Theory of Ratio Scale Estimation: Saaty ’ s Analytic Hierarchy Process,” Management Science, Vol.33, 1987, pp.1383-1403.
- [3] 野中郁次郎, 竹内弘高, “知識創造企業,” 東洋経済新報社, 1996.
- [4] Kleinrock L., “Queuing Systems,” Volume 1, 2, John Wiley & Sons, Inc., 1975, 1976.

表 9: 松本人志

	適合率	再現率	F 値
文字数が少ない	0.33	0.65	0.44
画像あり	0.67	0.10	0.17
ネガティブ	0.31	0.45	0.37

表 10: 有吉弘行

	適合率	再現率	F 値
文字数が少ない	0.07	0.50	0.12
画像あり	0.08	0.33	0.13
ネガティブ	0.11	0.33	0.16