ニコニコ動画のコメントにおける笑いを表現するネットスラングの分析

Analysis of Net Slang Expressing laugh at Comments on Nico Nico Douga

青柳志織*1 Shiori Aoyagi 川合康央^{*2} Yasuo Kawai

*1 文教大学 情報学研究科

Graduate School of Information and Communications, Bunkyo University

Abstract: Internet communication is developed day by day in the information society. Among these communications, the Internet's own slang called "net slang" is often used. In this research, we focused on net slang expressing laugh in net slang and aimed to clarify whether their meaning usage is the same. By comparing net slang, we found that the type of laugh and the subject of laugh tend to be different in each slang.

1. はじめに

現在,スマートフォンや PC の普及により,様々な世代の 人々がインターネットを生活の一部として活用している.それに 伴いインターネット上で書記言語を用いたテキストコミュニケー ションが日々盛んに行われている.近年では、Skype や Discord を代表とする無料通話アプリケーションやボイスチャッ ト等による音声コミュニケーションも可能となってきたが、現在で もテキストコミュニケーションの場は大いに活用されている.55 ゃんねる(旧:25ゃんねる)や爆サイ.com といった大型電子掲 示板、LINE などのテキストチャット、twitter や Facebook といっ た身の回りのニュースを発信し、コミュニケーションを交わすこと ができる SNS、コンテンツに関する評価や意見交換をすること が可能な YouTube やニコニコ動画が代表とされる動画共有サ ービスなど、テキストを用いたコミュニケーションを行う情報サー ビスは多く存在し、趣味の発信や娯楽、連絡手段など、生活の 一部として、多くの人々に活用されている.

これらのテキストコミュニケーションの中では、"ネットスラング"と 呼ばれるインターネット独自の俗語がしばしば用いられている. ネットスラングは様々なきっかけで生まれ、人々の間で流行し、 インターネットならではの表現として定着し、また衰退していく. インターネットにおけるコミュニケーションが盛んな現代において、 ネットスラングは新たな言葉の創造の場としての役割を担ってい ると考えられる.また、ネットスラングの変遷からインターネットコ ミュニケーションにおいて人々が何を求めているのかを観察した いと考えている.本稿では、ネットスラングの中でも笑いを表現 するネットスラングについて注目する.

2. 笑いを表現するネットスラング

テキストコミュニケーションにおいて文に笑いの要素を付加す るネットスラングを,笑いを表現するネットスラングとする.本稿で は「笑」の漢字を含む「(笑)」を代表とし,その派生形である「w」, 「草」を対象とした.対象のスラングを使ったものは以下のような 例がみられる。「(笑)」,「w」については「現代日本語書き言葉 均衡コーパス(BCCWJ)」で,「草」については「ニコニココメント 等データ」から引用した (1)今日はクリスマスという事で…アキバに行ってきます(笑)
(BCCWJ 2008)
(2)ワタシも笑っちゃいましたわwww
(BCCWJ 2005)

(3)本番のハードル上がりまくってて草生える (NII 18)

以上のように「(笑)」,「w」は記号のように用いられ,「草」は 普通名詞と変わらない用いられ方をしている。SNS やブログサ イトを対象とした「w」に関する意味用法の研究を行った岩崎ら によると,「w」には書き手が文章の内容が笑いを生じさせるもの であることを示し、その笑いにも自嘲的な笑いや皮肉的な笑い, 苦笑,微笑などさまざまな笑いを示しているとされている [Iwasaki 17] .本研究では,「笑い」から派生したこれらのネット スラングの意味用法が本当に同じなのかを明らかにすることを 目的とした.

3. 研究方法

3.1 調査対象

本研究では調査対象を「ドワンゴ」が提供している動画共有 サービス「ニコニコ動画」のコメントを調査の対象にした。「ニコニ コ動画」は 2006 年にサービスが開始され、ユーザが動画上にリ アルタイムでコメントを書き込める独自のシステムが人気を集め ている. インターネットの普及から、「5 ちゃんねる(旧2ちゃんね る)」などの大型電子掲示板サイトや、「あやしいわーるど」に代 表されるアンダーグラウンドサイトでは、多くのネットスラングが生 み出されてきた.「ニコニコ動画」にはこれらのネットスラングが 多く流入され、現在のサブカルチャー界限の文化を築いている. 多くのネットスラングの使用例が抽出できると考えられる。コメン トデータは国立情報学研究所のダウンロードサービスにより株 式会社ドワンゴから提供を受けた「ニコニコ動画コメント等デー タ」を利用している.

3.2 データの収集方法

2016 年から 2018 年までの 6 月の月間総合ランキング上位 10 位までの動画を対象とし,期間は「ニコニコ動画」の月間コメ ントの期間に合わせ,毎年 5 月 1 日 (AM6:00)から 6 月 1 日 (AM5:59)までに設定し,その間に投稿されたコメントを抽出し た.カテゴリはすべてのカテゴリが対象のカテゴリ合算に設定し

連絡先:青柳志織,文教大学情報学研究科, b8g51001@shonan.bunkyo.ac.jp

た. 2018年に関しては、月間総合ランキング 2 位動画のコメント データが大きすぎたため期間中のコメントを抽出することができ なかった. そのため、2 位を除いた 1 位から 11 位までの 10 個 の動画を対象とした. さらに、「(笑)」、「w(全角)」、「w(半角)」、 「草」の含まれるコメントのみを抽出したデータを各年用意した. ただし「w」には複数個並べて笑いの度合いを強くする使用法が ある.「w」を並べる数に際限がないため、分析作業を考慮し「w (全角)」、「w(半角)」に共通して4つ以上「w」が並ぶ場合、「w」 の数の上限を3つまでに設定した.また、「草」や「w」を含む「草 履」や「GW(ゴールデンウイーク)」などの笑いを表現するネット スラングとして機能していない単語が含まれたコメントに関して は文脈から確認し、除外した.

と同僚の住田

		表1 データ収集の結: 期間中抽出されたコメント				-	★ 対象のスラングが含まれたコメント			
	期間中抽	自出されたコメント	の合計	対象のスラン	ノグが含まれたコメント	草	w(全角)	w(半角)	(笑)	
2016年		150,923 53,821		53,821	403	31,057	22,252	109		
2017年	405,018			34,094	7,822	12,607	13,599	66		
2018年		46,595		9,064		2,168	3,936	2,934	26	
				表 2	データの割	副合				
		100%						8		
	d	90%								
	笑いを表現するネットスラングの割合	80%								
	スラン	70%								
	*~F	60%								
	<u> </u>	50%								
	を表明	40%								
	紙い	30%								
		20%								
		10%								
		0% 🛏	0.04.0		00475		00405			
			2016		2017年	h	2018年	-		
				コメント	・が投稿された	<u></u> т				
			■草	ロ w(全角)⊠w(半角)∎	(笑)				

データ収集によって以上のデータセットが作成された(表 1). 表 2 は対象の笑いを表現するネットスラングが含まれたコメント の,スラングごとの内訳を表したものである.2018 年は抽出でき たコメント数が非常に少なくなった.2 位の動画のコメントが抽出 できなかったことと,9 位,11 位の動画コメント数が非常に少な かったことが理由と考えられる.「w(全角)」,「w(半角)」を含む コメントはどの年でも多く抽出された.「草」を含むコメントの割合 が多く見られるようになったのは 2017 年からである.「(笑)」に 関してはどの年においても出現数はかなり少なかった. 笑いを 表現するネットスラングの比較には収集できたデータが多く, 「草」を含むコメントの割合が増えた 2017 年のデータを使用す る.本研究ではユーザーローカル テキストマイニングツールを 利用して分析をおこなう.ユーザーローカルの「2つの文章を比 較」機能を使用し,特徴的な単語を抽出し,各笑いを表現する ネットスラングの特色を調べる.

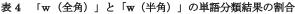
4. 結果

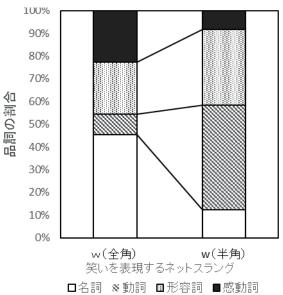
4.1 分析 1 「w」同士の比較

「w(全角)」と「w(半角)」の比較をおこなった. コメントから抽 出された単語の意味がどれだけポジティブ・ネガティブであるか の比較マップ(以下,ユーザーローカルでの名称に合わせ「ネ ガポジマップ」とする)においては大きな差は出なかった.表3は 「w(全角)」と「w(半角)」のデータに出現する単語を,それぞれ どちらのデータに偏って出現しているか(以下,「単語分類」とす る)で,グルーピングした表である.個別の単語に傾向は見られ ないが,「w(全角)」には名詞,感動詞が,「w(半角)」には動詞, 形容詞が多く抽出された(表 4). 岩崎らの研究では名詞につく 「w」は単純な笑いと皮肉な笑いを示し,感動詞につく「w」は単 純な笑いを示す.また動詞につく場合,自嘲や自虐的な笑いを 示し,形容詞においては他者への嘲笑が多いとされている.本 研究では「w」が付与された単語ではなく,「w」が含まれるコメン トの中から抽出された単語のため条件は異なるが,「w(全角)」 は単純な笑いを示すとき,「w(半角)」は嘲笑的な笑いを示すと きに多く使われているといえるだろう.

表3 「w(全角)」と「w(半角)」の単語分類

全角w	w(半角)
OrGA(名詞)	ウッホホホーホホwww(名詞)
動画(名詞)	草(名詞)
LUCIFER(名詞)	100万(名詞)
編集(名詞)	過ぎる(動詞)
ナターリア(名詞)	知る(動詞)
ちゃん(名詞)	聞こえる(動詞)
二次会(名詞)	ふく(動詞)
グラードン(名詞)	分かる(動詞)
うめ(名詞)	<う (動詞)
グレープ(名詞)	使う(動詞)
でる(動詞)	がる(動詞)
避ける(動詞)	持つ(動詞)
こわい(形容詞)	聞く(動詞)
こい(形容詞)	釣る(動詞)
でかい(形容詞)	早い(形容詞)
長い(形容詞)	くろい(形容詞)
ずるい(形容詞)	少ない(形容詞)
ありがとう(感動詞)	高い(形容詞)
あかん(感動詞)	酷い(形容詞)
お疲れ様(感動詞)	かっこよい(形容詞)
すまん(感動詞)	わるい(形容詞)
いやー(感動詞)	嬉しい(形容詞)
	うわー(感動詞)
	なんてこった(感動詞)





4.2 分析 2 「草」と「w」の比較

分析2では笑いを表現するネットスラングの中でも 2017 年か ら多く出現するようになった「草」とどの年においても多く出現さ れた「w」の比較をおこなった.「w」の中でも 2017 年により多く データが抽出できた「w(半角)」を対象とする.ネガポジマップ では「草」寄りの単語はネガティブが 7 単語,ポジティブが 3 単 語であり,「w(半角)」寄りの単語はネガティブが 21 単語,ポジ ティブが 6 単語であった(図 1).ネガティブが 21 単語,ポジ ティブが 6 単語であった(図 1).ネガティブ:ポジティブの比が 「草」は 7:3,「w(半角)」では 7:2 で「w(半角)」の方がポジティ ブな単語の割合が低かった.また,「草」においては「草」自体や, 「草生える」など「草」と共に使用される語が抽出されている. 「草」自体がネガティブ寄りのものと認識されていると考えられる. 「w(半角)」においては「w(半角)」自体がネガティブであるわけ ではなくネガティブな単語と共に現れるケースが多く見られた.

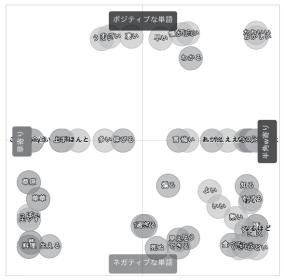
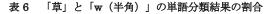


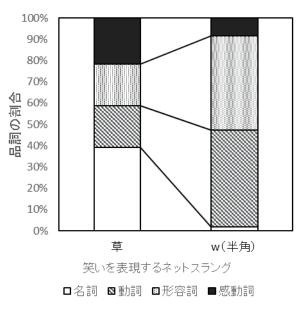
図1 「草」と「w(半角)」のネガポジマップ

表 5「草	ואוצו	7(半角)	JØ	単語分類
-------	-------	-------	----	------

	草	w(4	半角)
草(名詞)	多い(形容詞)	w(名詞)	いい(形容詞)
コメ(名詞)	うまい(形容詞)		面白い(形容詞)
職人(名詞)	上手い(形容詞)	やめる(動詞)	熱い(形容詞)
普通(名詞)	思い(形容詞)	言う(動詞)	やばい(形容詞)
OrGA(名詞)	くろい(形容詞)	知る(動詞)	くさい(形容詞)
顔(名詞)	っぽい(形容詞)	すげる(動詞)	懐かしい(形容詞)
流石(名詞)	やすい(形容詞)	食べる(動詞)	よい(形容詞)
動画(名詞)	貴い(形容詞)	思う(動詞)	強い(形容詞)
声(名詞)	新しい(形容詞)	わかる(動詞)	良い(形容詞)
タグ(名詞)		できる(動詞)	怖い(形容詞)
若干(名詞)		見える(動詞)	わろい(形容詞)
草原(名詞)	ほんと(感動詞)	う る(動詞)	若い(形容詞)
ライ(名詞)	ありがとう(感動詞)	とる(動詞)	かっこいい(形容詞)
ルシファー(名詞)	お疲れ様(感動詞)	いく(動詞)	かわいい(形容詞)
NAVI(名詞)	わーい(感動詞)	とく(動詞)	長い(形容詞)
料理(名詞)	ごめんなさい(感動詞)	聞こえる(動詞)	おかしい(形容詞)
LUCIFER(名詞)	kq(感動詞)	笑う(動詞)	おもろい(形容詞)
まみれ(名詞)	お疲れさま(感動詞)	覗く(動詞)	ひどい(形容詞)
	すごーい(感動詞)	ひく(動詞)	あつい(形容詞)
	おめでとう(感動詞)	きつける(動詞)	優しい(形容詞)
生える(動詞)	anthony(感動詞)	いける(動詞)	おおい(形容詞)
増える(動詞)		あむ(動詞)	黒い(形容詞)
まくる(動詞)		泣ける(動詞)	大人しい(形容詞)
泣く(動詞)		踊れる(動詞)	すっぱい(形容詞)
生やす(動詞)		しとる(動詞)	なつかしい(形容詞)
散らかす(動詞)		しらむ(動詞)	こわい(形容詞)
湧く(動詞)		乗る(動詞)	おい(感動詞)
沸く(動詞)		諦める(動詞)	えええ(感動詞)
踊る(動詞)		乗り上げる(動詞)	すまん(感動詞)
			ううう(感動詞)
			なんてこった(感動詞)

単語分類においては、「草」では名詞、感動詞が、「w(半 角)」では形容詞、動詞が多く出現した(表 5,6)、「草」と「w(全 角)」を比較した場合においても「草」の含まれるコメントのほうが 名詞、「w(全角)」では形容詞が多く出現する傾向がみられた. 「草」は笑いの対象が名詞である際に用いられ、「w(半角)」は 名詞そのものを笑いの対象にするよりは、行為や状態が笑いの 対象である場合に多く用いられるものと思われる.





4.3 分析3「(笑)」について

「(笑)」について収集できたデータ数が非常に少なく他の笑 いを表現するネットスラングとの比較が難しかった.「(笑)」が含 まれたコメントの抽出数は年々減少しており、使用されなくなり つつあるネットスラングであるのかもしれない.「草」は普通名詞 のように使用するため他の笑いを表現するネットスラングと使用 方法が異なっているが、「(笑)」と「w」は文末に記号のようにつ けるなど使用方法が似ている.「w」が含まれるコメントが多く抽 出されることから「w」を使うのが主流と思われる.「(笑)」が含ま れるコメントを見ていくと以下のような名詞に直に付与されてい るものがあった.

(4) ユーチューバー(笑) とかいうクソどもと比べ物にならんく らいおもろいわ

(NII 18)

(5)ちゃんと書いてあったろ?同じ番組のナレーター(笑)って (NII 18)

これらは「(笑)」が付与された名詞を嘲笑する意味合いで使わ れていた.ミーハーな女性の別称に使われる「スイーツ(笑)」と いうネットスラングがある[Kindaichi 09]. 上記のコメントはこの スラングを真似た用法と思われる.「スイーツ(笑)」や、「ま~ん (笑)」など、「(笑)」には蔑称として使われる例があるため、 「(笑)」は付与された名詞を侮蔑する役割として使用されている と考えらえられる.

5. まとめ

本研究では笑いを表現するネットスラング、「w(全角)」、「w (半角)」、「草」、「(笑)」の比較をおこない、意味用法が同じな のかを明らかにすることを目的とした.ニコニコ動画のランキング 上位の動画のコメントを抽出し、笑いを表現するネットスラングの 含まれるデータを用意し、ユーザーローカルテキストマイニング を使用して分析をおこなった、「w(全角)」は単純な笑いを、「w (半角)」は嘲笑的な笑いに使用される傾向があった.また多く 抽出された「草」と「w」の比較においては、「草」は「草」自体が ネガティブな単語とされ、「w(半角)」はネガティブな単語が含ま れるコメントに出現する傾向が表れた.また単語分類の結果か ら笑いを表現するネットスラングによってコメント内に出現する品 詞が異なることがわかった.笑いの対象が何かによって使用さ れるネットスラングが変わると考えられる.

本研究で対象とした笑いを表現するネットスラングは全般的 にネガティブな意味や嘲笑, 侮蔑的な笑いとして用いられてい る傾向があった. インターネットコミュニケーションの場において の笑いは嘲笑や批判的なものが多いと言えるのではないだろう か.

参考文献

[Iwasaki 17]岩崎 真梨子,前田 梨沙,川島 大樹:若者が着目するインターネット上の表現一ネットスラングと方言,八戸工業大学紀要,36巻,pp.41-56,2017.

[Kindaichi 09]金田一「乙」彦:オタク語辞典,美術出版, 2009.

[BCCWJ]国立国語研究所: KOTONOHA「日本語書き言葉均衡コーパス」少納 言, http://www.kotonoha.gr.jp/shonagon/

[NII 18] 国立情報学研究所: ニコニコ動画コメント等データ,2018.

[User Local] ユーザーローカル:テキストマイニングツール,

https://textmining.userlocal.jp/