Twitterにおけるくまモンの評判分析

ファンコミュニティの視点から

畠

Щ

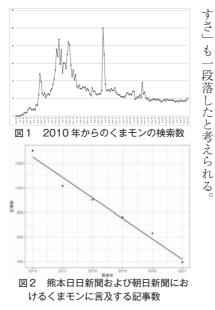
真

その発表からほぼ12年が経過し、「話題にされや の中でもっとも知名度が高いとされるくまモン ·わゆる「ご当地キャラ」(地域のPRキャラクタ はじめに

ŧ,

1

1



クは**、 の時期にあり、それ以降、 おける検索数を表示する図1において検索数のピー て2010年3月から2022年2月までの きは確認できる。「くまモン」を検索キーワードとし Trends においても、 いることを見て取ることができる※。 2016年4月付近、すなわち、 「話題にされやすさ」の落ち着 検索数が落ち着いてきて 熊本地)期間

る。 トレ 日 記事数をプロ 新聞および朝日新聞でのくまモンに言及する年 同様に、2016年から2021年までの ンドを描いている ットした図2のグラフも明らかな下降 (直線が線形回帰を示してい 熊本 白

% % このように、2010年代前半にくまモンへの言 表示している。 縦軸は、2016年4月の検索数を100としたときの割合を グラフは、Google Trends からのデータをもとに筆者作成。

キー

ワー

ドの検索数を時系列で調査できる Google

い「くまモンファン」の活動が存在することによる。い。これは、Google 検索や新聞記事では見えてこなとファンの熱量を同一視することはもちろんできなスメディアや検索エンジンでの「話題にされやすさ」及はピークアウトし、以後は認知度が高いままであ及はピークアウトし、以後は認知度が高いままであ

析し、その分析に基づき、今後の展開を考えることが落ち着いた今こそ、「くまモンファン」の現状を分したがって、目に見えやすい「くまモンへの言及数」

が必要と考えられる

ミュニティ分析の視点から「くまモン」の評判を分をもとに、テキスト・マイニングに基づくファンコをもとに、テキスト・マイニングに基づくファンコーターの(2022)は、代表的な SNS(Social Network)

析し、次の4点を主張している。

ノーマル・ファン、ライト・ファン、入り口・まモンファンダム」と呼ぶ)は、コア・ファン、(1)くまモンファンコミュニティ分(4節より「く

ファンの4層構造をなしている。

モンをプロモーションする力が極めて高く、重2コア・ファンおよびノーマル・ファンは、くま

要な消費者である。

(3)コアなファン層およびノーマルなファン層は、(3)コアなファン層およびノーマルなファン層は、(エバンジェリスト)であり、「推し」を中核とう行為そのものが消費の一部となっている現代う行為そのものが消費の一部となっている現代的な消費カルチャー)おいて最も重要な役割を的な消費カルチャー)おいて最も重要な役割をれるため、LTV (Lifetime Vakue、顧客生涯価値)・れるため、上TV (Lifetime Vakue、顧客生涯価値)・ロイヤルティも高い。

●エバンジェリストとは、技術や商品の良さを●エバンジェリストとは、技術や商品の良さを

本稿は、紙幅の都合により、上述の知見のうち(1)

および(2)について報告する。

2 本報告のフレームワーク

2. 1 術語の定義

本節に入る前に、いくつか用語を導入しておこう。本節に入る前に、いくつか用語を導入しておこう。 本節に入る前に、いくつか用語を導入しておこう。

という言明が可能である。 劇団に関与度が高い」や「スヌーピーに関与度が低い。 スケールであるため、その高低を議論でき、「宝塚歌 わ 心 リーもしくは特定ブランドに対する、 る概念であり、「ある製品 は消費者行動分析やマーケティング分野で用 り」と定義される 理的な結びつきによって生じる、 続いて、関与度という概念を導入する。「関与度」 (青木 2010)。 (ないしサービス) 関与度は連続的な 思い入れやこだ 感情的 カテゴ ない いられ

> 念は な概念をマーケティング研究で用いられる術語で言 0 説 13 わ |明から理解されるように、 W る 「熱量」 Þ 「熱狂度」 関与度とい とい う 般 . う 概

い換えたものである。

わちファンダムには、関与度に応じて階層を見出す指摘するように、キャラクターのファン集団、すな堀田(2015)、鈴木(2015)、佐藤(2018)などが2.2 ファンダムの構造、関与度、推しカルチャー

基 ラフが示すように、 アンケー 対するヒアリング 舞台芸術ファ やオペラとい (2015) は、バ ゴづき、 たとえば、 図 ト調査 3 ンに 堀 0) つ レ エ ゲ \mathbb{H} 人数ベース 売上ベース 3.3% 1/3 超高関与 40.0% 高関与 1/3 46.7% 1/3 低/中関与

ファンダムの構造と売上

呼ぶ圧倒的に熱量彼が超高関与層と

超高関与

高関与

中関与

低関与

図3

- 9 -

ことができる。

支えていることを報告している (グラフは、佐藤 (2018: 熱量が高い高関与層(全体の10%)が売上の2/3を 高 いコアなファン層 (全体の3.%とされている)、

たプロファイリング調査を実施している。 対して、次のような構造を見出し、 同様に鈴木(2015)は、宝塚歌劇団ファンダムに 消費活動も含め

p.43)に提示されているものを利用している)。

潜在層:興味はあるが観劇に至っていない

ライト層:年間 1 \(\) 口 一の観

ミドル層:年間 4 9 回 の 観

ヘビー層:年間10回以上の観劇

額であることがわかっている。 いわゆるグッズの購入に関してヘビー層が高い支払 鈴木(2015)においても、 堀田 (2015) と同様に、

関与層のプロモーション力に注目している。この点 ものだが、 (2015: p.115) によると、 ないが、宝塚歌劇団を研究対象としている鈴木 ついて、 堀田 (2015)佐藤 鈴木 は、超高関与層の購買力に注目した (2018)(2015)、佐藤 (超) は具体的なデータを出して 高関与層 (2018)(鈴木 (2015)超) 高

> 造を行っているとされている。 る割合が高く、きわめて積極的に他者推奨・需要創 の言うミドル層)は、 の言うへビー層) の一部および中関与層 観劇の際、友人を同伴者とす (鈴木 (2015)

(2021) はエンターテイメント消費に関して、『「萌え_ ョン力はくまモン現象を考える上で重要である。 鈴木 (2015) および佐藤 (2018) の言うプロモー

行為(いわゆる「推し活(動)」)そのものが消費行動

な消費である「萌え」から「積極的なプロモーション

から「推し」へ』という変化が発生しており、

内面的

間の拡大」における「ファンによる共有空間の拡大 は「推し活」の一種であり、現代的な消費活動の一部 けば、蒲島・正木(2014)の言う「くまモンの共有空 に含まれるという分析を行っている。この分析に基づ

を形成しているということになる。

費を生み出していくという正のサイクルを形成して あ 議論をふまえると、そのプロモーションが新たな消 いる他者へのプロモーションは、一 り、鈴木 (2015)、 すなわち、(超)高関与層および中関与層が行 佐藤 (2018) 中 種の消費活動で Ш (2021)つて

次のようなフレームワークを用いて、Twitter におけたのような先行研究の知見をベースに、本研究はいると分析される。したがって、くまモン関連にプロモーションするという行為は、くまモン関連にプロモーションするという行為は、くまモンを積極的いると分析される。したがって、くまモンを積極的

・「曷身隻」という既念はなごみこういので、名層に分割する。 名層に分割する。 ・プロモーション力を Twitter での発言力(投 る投稿を分析していく。

ライト・ファン(中関与層)、入り口・ファン(低ン(超高関与層)、ノーマル・ファン(高関与層)、「アンダムのそれぞれの階層は、コア・ファ「関与度」という概念はなじみにくいので、

3 使用したデータについて

関与層)と名付ける。

含む投稿を収集したものであり、その基本的な情報供されている API を利用して、「くまモン」を本文に本分析のベースとなるデータは、Twitter 社から提

は次のとおりである。

収集した期間:2021年9月29日~2022

年1月5日

・本文に「くまモン」を含む tweet の中で明ら

り返しの tweetを排除している)。

ーユーザ ID からの URL や価格提示を含む繰

本文に加えて、上述のデータには、次のような情

・当該 tweet をポストしたユーザ名、ユーザの報が含まれている。

ならば誰宛か、RT 数など プロフィール欄、tweet の作成日、返信(reply)

以後、上述のデータをくまモン・データと呼ぶ。

4 基礎的な分析

4. 1 総 tweet 数、言及ユーザ数

くまモン・データの基本情報

(総投稿数、

比較して提示すると、表1のようになる※。の言及ユーザ数)をふなっしー、ミッキーマウスと

%

収集期間については、くまモンと同じである

	くまモン	ふなっしー	ミッキーマウス
総投稿数	71977	65084	53541
言及ユーザ数(異なり)	29313	30952	26738

ふなっしー、ミッキーマウスとの比較データ(1)

	くまモン	ふなっしー	ミッキーマウス
毎日1回以上言及(90回以上)	93	69	6
週1回以上の言及(13回以上90回未満)	453	381	192
月1回以上の言及(3回以上13回未満)	2850	2618	1582
月1回未満の言及(1回以上3回未満)	25917	27883	24958

ふなっしー、ミッキーマウスとの比較データ(2)

当該期間

が今回

上言及するが週

1回までは言及しないアカウント

言及するが毎日は言及していないユーザ、

月1回以 1 回

実際、

毎日1回以上言及するユー

ザ、 週

以

上

少ない。

る

(カッコ内は言及回数である)。

ユーザの数をそれぞれカウントすると表2が得られ

の調査期間で1回以上の言及をおこなった で1回以上言及したが、月1回は言及しな

週1回以上言及する傾向にあることを示しており(カ ミッキーマウスに言及するユーザに比べて、 に影響を与えていることを示している**。 イ二乗検定において p < .01)、これが全体の投稿数 表2は、くまモン・ふなっしーに言及するユーザが、 ラクターのようなローカルなキャラクターの方が、熱量の高い この結果は、いわゆる世界的なキャラクターよりもご当地キャ 有意に

ファン層を抱えていることを示している可能性もある。

このデータは、次のように解釈できる。 くまモンとふなっしーは、総投稿数、 ーザ数に関して非常に似通っている。

言及ユ

ミッキーマウスについては、言及したユー

ザ

数が明らかにくまモン・ふなっしーに比べて

4 なデータ 2 テキスト・マイニングから得られた基礎的

る。 tweet 本文に出現する単語の頻度のあらましを提示す 本節では、 単語が何回使われているか)をベースに分析される。 を形態素解析することで得られる単語の頻度 し出そうとする分析手法を指す。多くの場合、 て文章を統計的に分析することで、 テキスト・マイニングとは、 今回収集したくまモンへの言及を含む 自然言語処理を用 有益 な情報を探 (どの

明らかに商用と考えられる投稿を取 橋本・奥村, 2017) をチューニング (mecab + mecab-ipadic (絵文字の除去や文字種 表3ような上位頻度 を効率 :· 呼び 順位 単語 頻度 14位 1551 嬉しい 15位 熊本県 1496 16位 1477 楽しい 17位 1375 布団 18位 お疲れさま 1285 19位 写真 1272 20 位 美味しい 1234 21 位 1193 W 22 位 WWW 1190 23 位 おつくさま 1188 24 位 ラン 1143 25 位 笑顔 1101

NEologd(佐藤

り除いた上で、 の正規化)し、

形態素解析

よく実施するために前処理

分析にあたっては、

テキスト・マイニング

語が得られた(上位25位までをリストしている)。

かけ語の頻度を調べたところ、 した辞書を使用)をおこない、

名詞・形容詞

順位	単語	頻度
1位	くまモン	75378
2位	おやくま	8985
3位	可愛い(かわいい)	6628
4位	熊本	6350
5位	くま	5371
6位	おはくま	5215
7位	モンちゃん	4059
8位	いい(良い)	4014
9位	笑	3037
10位	ありがとう	3000
11位	部長	2098
12位	1 日	1612
13位	ω	1591

表3 名刺・形容詞・呼びかけ語の上位頻度(25位以内)

5 ファンダムの構造

5 構造 1 Twitter 投稿からみたくまモンファンダムの

を研究のプラットフォームとしているため、 ここまで見てきたようなファンダムの4層構造 2015; 和田, 2015) 分析は、両者ともに舞台芸術 基本的 堀

に観劇の回数 (劇場に何回訪れたか)を指標として

ターには使うことができないため、その代替物とし その関与度を計測したものであった。 この指標は、 もちろんくまモンのようなキャラク

本レポートでは twitter での言及数に注目する。

モーション力は関与度を計測する重要な指標となる。 という消費形態の変化が指摘されているため、 が高いことが知られており、『「萌え」から「推し」へ』 るモノ・サービス・作品に関してプロモーション力 先に指摘したように、「(超) 高関与層」は愛好す

度の計測に使用し、 本レポートは、

この視点に立ち、言及投稿数を関与

それをもとに分析をすすめてい

週1回以上言及する

ここでは、

鈴木

(2015)

の議論を踏襲

Ļ

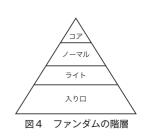
図 4 に

及する層」、「月 層」、「月1回以上言

1

口

ター 記 以上の当該キ れぞれ、先の表2に ン)を仮定する。 ファン、入り口ファ ル・ファン、ライト 述する「毎日 を言及する層」、 ヤ ・ラク 1 そ 口



集団	言及頻度	ユーザ数	言及投稿数	総言及投稿数に占める割合
コア	毎日1回以上	93	14178	20%
ノーマル	週1回以上	453	14781	20%
ライト	月1回以上	2850	13351	20%
入り口	月1回未満	25917	29667	40%

ア

・ファン、

ノーマ

ダ 図

4

0)

4層構造 るフ

()]

示され

ア

表4 各層のユーザ数と tweet 数

未満言及する層」 に対応する (すなわち何ヶ月かに1回言及する

総投稿数に占める割合を入れると表4が得られる。 この対応とそれぞれの集団での言及投稿数および

考えられる。 考えられる。 すなわち推し活動にもっとも積極的なファン集団 投稿しており、 かわらず、 この表が示すように、 こちらも高 ユーザ ユーザ Ó の3%である93ユーザにすぎないにもか 総言及投稿数の20%(14178 tweets) 1.5 同様にノーマル・ファンも、 % で プロモーション力が極めて高い集団 プロ 総言及投稿数 モ コア・ファンは、] ション力を持っていると 0 20%を占 総ユニー 総ユニ Iめてお を 1

ンド 取ることができる。 フ ためにユ キーワー アン集団毎のハッシュタグ数のデータは、 ッシュタグ検索やプラットフォーマーによるトレ 0 ッシュタグの量につい 提示を通じて、 ーザ自身が付けるキーワードのことであり、 ドや当該投稿の主要なトピックを分類する ッシュタグ 極めて広く利用されている。 ても、 同様の は SNS 傾 K 向 次の表 おい を見て

に示される※。

先述 のように、

当

散 投 イ 放力を高 K 稿を広くコミュ 広 報 め する 能 能 ニテ 拡 を

につ つハ 1 7 Ŕ 7

フ 用 持

ア

ン

ても、 てい る。 この点に お

0) ツ 利用が ユ る機 夕 突出 グ 0) 利

ユーザ数 ハッシュタグ数 集団 コア 93 188 ノーマル 453 4 ライト 2850 12 入り口 25917 11

表5 各集団に見られるハッシュタグ数

モン消費において良い 摘している。 ンターテイメント消費の中 プロモーション力を プロモーション力 いてコア・ファンおよび と考えられる。 2節で言及した中 コア・ファ したがって、 (推し活動力) ン 「推し」活動と捉えており、 循環を生み出すきわめて重要 山 ĺ くまモンファンダムに 核となっていることを指 (2021)マル・ はきわれ は、 フ アンは、 かて高 このような エ (活

発

なファン階層と考えられる。

6 おわりに

性を明らかにした。 本レポートでは、Twitterをプラットフォームとし 本レポートでは、Twitterをプラットフォームとし

佐藤敏紀・橋本泰・・奥村学(2017)「単語分かち書き佐藤尚之(2018)『ファン・ベース』 ちくま新書

における効果的な使用法の検討」言語処理学会辞書 mecab-ipadic-NEologd の実装と情報検索仏蘭剱糸・橋本泰一奥村学(2017)一単語分カち書き

ング』,和田充夫 (編), pp.91-122, 有斐閣歌劇ファンの実像」『超高関与消費者へのマーケティ

鈴木和宏 (2015) 「超高関与消費者群像としての宝塚

第23回年次大会 (NLP 2017), 言語処理学会

参考文献

出版社 出版社 出版社 出版社 出版社 の知識』日本経済新聞

堀田治 (2015) 「超高関与消費のマーケットインパクト」

蒲島郁夫・正木祐輔(2014)「くまモンの「ロイヤリテ

間」にあった」中央公論 129(4), 124-132

中山淳雄(2021) 『推しエコノミー』 日経 BP マーケティ