## Twitter利用者の 感情・行動表現の時系列的変動

令和2年 2月18日 情報理工学域 メディア情報学プログラム 久野研究室 4年 1710673 吉田 周平

#### 目次

- 研究背景
- 研究目的
- 先行研究
- ・準備:コーパス構築
- ・実験1:クラスタリング
- 実験 2 : 主成分分析
- ・まとめと今後の課題
- •参考文献

## 研究背景

Twitterには多くの人の感情や行動が反映される。

Twitterの時系列変化に関する研究の多くは用途が限定的である。

### 研究目的

個々の単語のツイートにおける出現数には日や週 を単位した周期性があり、人々の行動・感情の周 期性と整合するということを確かめる。

#### 先行研究

# Diurnal variations of psychometric indicators in Twitter content (Dzogang 3, 2018)

対象:英国の54都市からTwitterに投稿された約8億件のTweet、70億の単語

期間:2010-2014

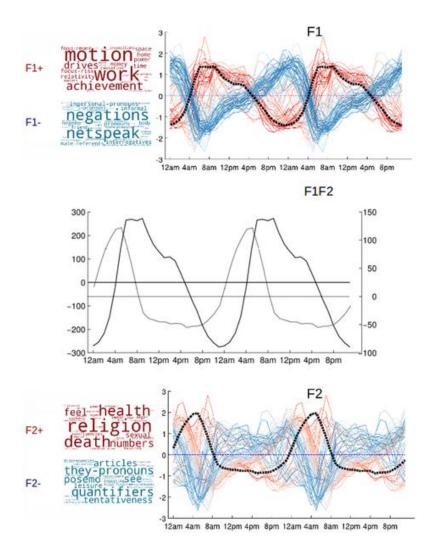
手法:LIWC (語彙を抽象化してカテゴリ化するためのツール)

73の心理測定変数を測定

5:00-6:00 → F1:分析的思考

3:00-4:00 → F2: 実存的思考

Fig 3. Leading factors behind the Diurnal Variation Profile of the 73 psychometric categories.



Dzogang F, Lightman S, Cristianini N (2018) Diurnal variations of psychometric indicators in Twitter content. PLOS ONE 13(6): e0197002. https://doi.org/10.1371/journal.pone.0197002

https://journals.plos.org/plosone/article?id=10.1371/journal.p

## 準備(コーパス構築):取得データ

使用した属性情報

text
created\_at
lang
source

Tweet本文
Tweetの作成時刻
ユーザの言語設定(「ja」のみ取得)
Tweetするのに使用したアプリケーション

## 準備(コーパス構築):手順

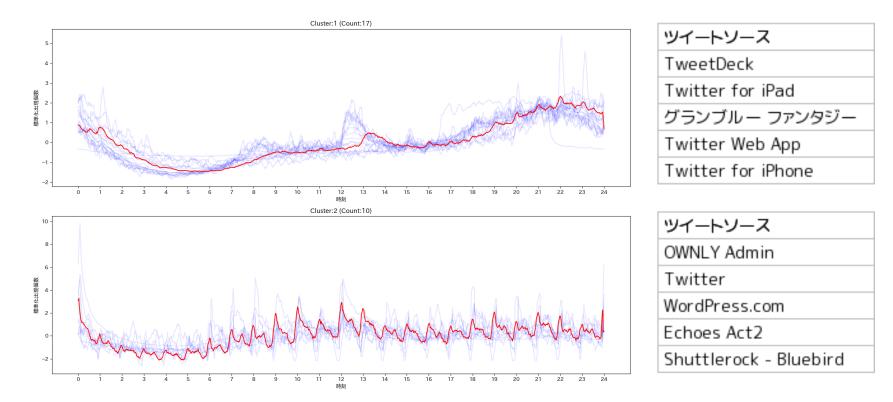
対象:言語設定が日本語であるTweet 約3000万個

期間:2020/12/3-2021/2/3

- ①APIで全ツイートの1%をサンプリング
- ②言語設定が日本語のツイートのみを取得
- ③定期投稿と思われるツイートの除外
- ④MeCabでツイート本文を形態素解析
- ⑤形容詞(頻度1万以上の131語)・動詞(頻度5万以上の159語)を抽出
- ⑥出現数を時系列ベクトル化 (週単位/日単位)
- ⑦移動平均(前後30分)をとり、標準化

## 準備(コーパス構築):定期投稿の除外

ツイートソースでクラスタリングを行うことにより、1時間毎の周期性が強いツイートを除外した。



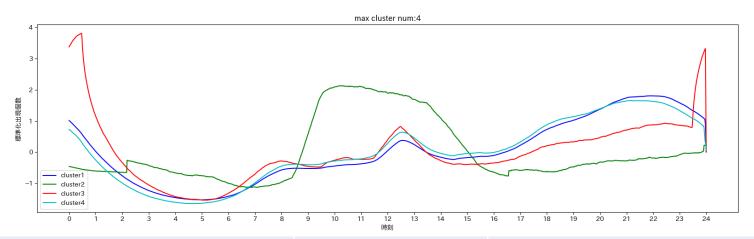
## 実験1:クラスタリング

## 実験1:手順

対象:動詞、形容詞それぞれの日変動と週変動

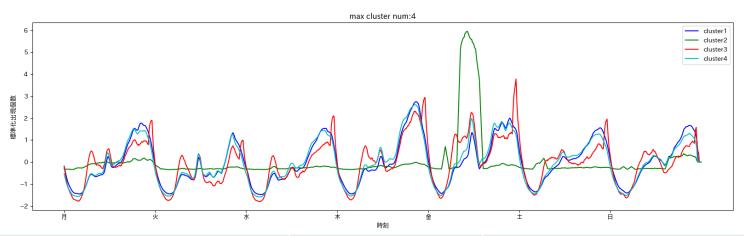
- ①K-shape法を用いて、時系列ベクトルをクラスタリング
- ②エルボー法で最適クラスター数を決定
- ③クラスター中心に近い単語でクラスターの解釈

## 実験1:結果動詞(日単位)



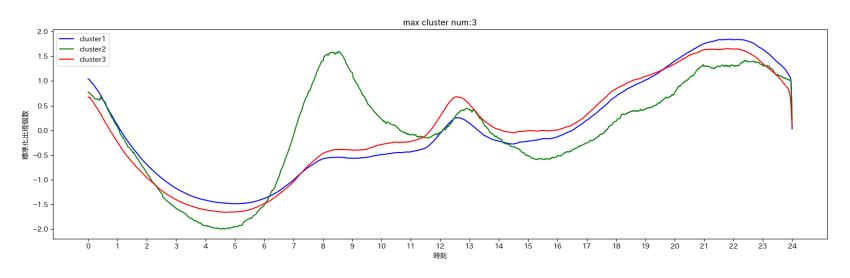
cluster	波形の特徴	単語の特徴	主要な単語
1(青)	夜に比較的多い	瞬間(変化)	分かる/始める/やめる/終わる/疲れる
2(緑)	一定の間多くなる(時刻はまばら)	挨拶/イベント/起床	あける/起きる/答える
3(赤)	日付の境目で急に増える	イベント/就寝	置く/届く/当たる/寝る
4(水)	日中に比較的多い	状態	いる/する/れる/増える/ある

## 実験1:結果動詞(週単位)



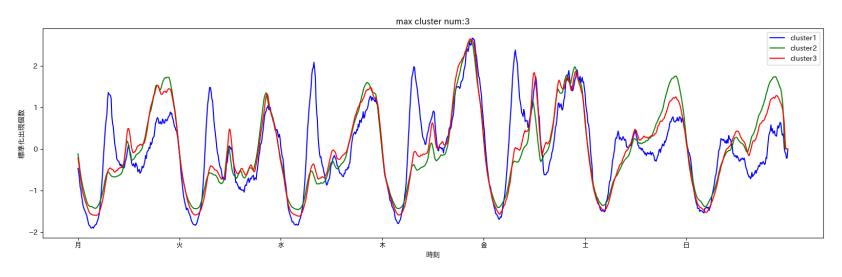
cluster	波形の特徴	単語の特徴	主要な単語
1(青)	夜に比較的多い	瞬間(変化)	分かる/始める/やめる/終わる/疲れる
2(緑)	金曜日のみ非常に多い	新年の挨拶	あける
3(赤)	朝に多い	起床/キャンペーン	頑張る/過ごす/当たる/置く/起きる
4(水)	日中に比較的多い	状態	いる/する/れる/増える/ある

## 実験1:結果 形容詞(日単位)



cluster	波形の特徴	単語の特徴	主要な単語
1(青)	夜に比較的多い	主観的	すごい/いい/悲しい/仲良い/よい
2(緑)	朝に非常に多い	温度感覚/眠気	暖かい/ねむい/寒い/さむい/眠い
3(赤)	日中に比較的多い	客観的	高い/大きい/多い/少ない/新しい

## 実験1:結果 形容詞(週単位)



cluster	波形の特徴	単語の特徴	主要な単語
1(青)	朝に非常に多い,土日は少ない	温度感覚/眠気	暖かい/ねむい/寒い/さむい/眠い
2(緑)	夜に比較的多い	主観的	すごい/いい/悲しい/仲良い/よい
3(赤)	日中に比較的多い	客観的	高い/大きい/多い/少ない/新しい

### 実験1:まとめと考察

• 週の変動から、1日毎に周期があることがわかる。

• 平日と休日で異なる変化をする単語が存在する。

• 行動表現と人々の行動は整合する。

朝から夜にかけて状態から瞬間(変化)という動作表現の変化と、客観から主観という感覚表現の変化が現れている。

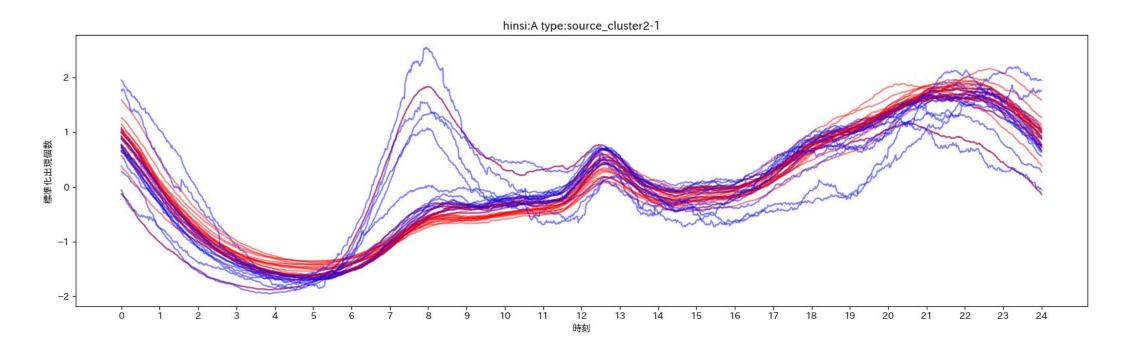
# 実験2:主成分分析

実験2:手順

対象:動詞、形容詞それぞれの日変動と週変動

- ①時系列ベクトルを主成分分析
- ②累積寄与率を計算し、主成分選択
- ③主成分得点を計算
- ④主成分の解釈

### 実験2:主成分得点の高い形容詞(日)



主成分1(赤);朝から夜にかけて増える一般的な波形

主成分2(青);朝に非常に多くなる波形

#### まとめ

- ・感情、行動表現の時系列変動に周期性(日/週)が認められた。
  - ・状態を表す動作表現は比較的朝から昼に多い。
  - ・瞬間的な変化を表す動作表現は比較的夜に多い。
  - ・客観的な感覚表現は比較的朝から昼に多い。
  - ・主観的な感覚表現は比較的夜に多い。
- ・行動表現が人々の行動と整合することが認められた。

## 今後の課題

・挨拶メッセージの除去など、前処理を工夫する必要がある。

単語の種類がかなり絞られてしまった。さらに長い期間でより多くのツイートを収集する必要がある。

### 参考文献

- 1. Fabon Dzogang, Stafford Lightman, Nello Cristianini (2018) Diurnal variations of psychometric indicators in Twitter content, *PLOS ONE(Open Access Journal)*
- 2. LIWC, <a href="http://www.liwc.net/">http://www.liwc.net/</a>
- 3. ツイートをリアルタイムでストリーミング、Twitter開発者チュートリアル <a href="https://developer.twitter.com/en/docs/tutorials/stream-tweets-in-real-time">https://developer.twitter.com/en/docs/tutorials/stream-tweets-in-real-time</a>
- 4. 工藤拓 (2013) MeCab, <a href="http://taku910.github.io/mecab/">http://taku910.github.io/mecab/</a>
- 5. Kshape, <a href="https://github.com/tslearn-">https://github.com/tslearn-</a>
  <a href="telarn/blob/a3cf3bf/tslearn/clustering/kshape.py#L21-L291">team/tslearn/blob/a3cf3bf/tslearn/clustering/kshape.py#L21-L291</a>
- 6. 金田一春彦 (1950). 「国語動詞の一分類」 『言語研究』 15,48-63