

楽天市場の商品レビューを利用した評価表現辞書の学習と商品ジャンルに対応したレーダーチャート自動生成

電気通信大学大学院 情報理工学系研究科 金兵裕太 沼尾雅之



研究の概要

- ◆ 近年、商品レビューを始めとする、消費者によって形成されるビッグデータ(CGM)は膨大なものとなっています。
- ◆ 評判分析(感情分析)は、レビューが示す感情(肯定・否定)を分析することで、効果的な情報推薦を可能にします。
- ➡ 本研究では、商品レビューの情報を集約することで、**ユーザの商品選択を支援するシステム**を作成しています。



「評価軸」の自動構築

- ◆ 評判分析に関する多くの関連研究の問題点
レビューを肯定・否定という1次元尺度でしか分析できない。
- ◆ しかし商品には複数の評価指標が存在します。



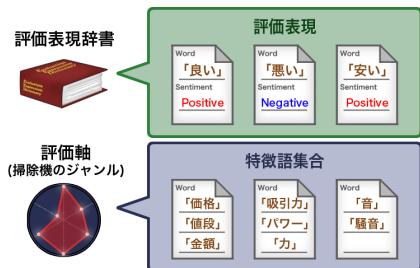
- ◆ 評価指標は「プリンタ」や「掃除機」といった商品ジャンル毎に異なります。
- ➡ 新たに評価軸を定義、ジャンル毎に学習を行うことであらゆる商品ジャンルに特化した評判分析を可能にします。

評価表現辞書と評価軸

商品ジャンル毎に以下の語彙情報を学習します。

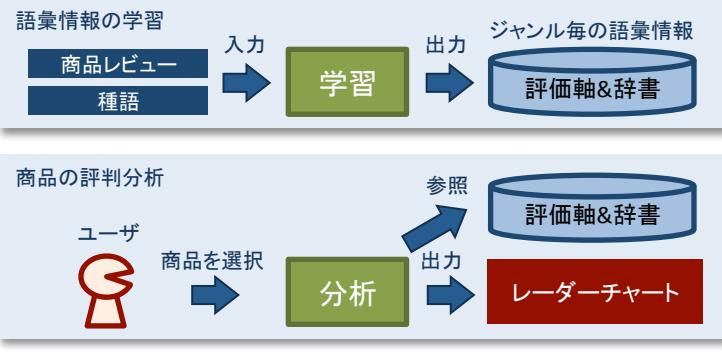
- ◆ 評価表現辞書
ジャンルにおける肯定語と否定語の語彙集。
- ◆ 評価軸
ジャンルにおける評価指標。特徴語の集合として定義。

➡ 商品ジャンルに適した評価軸を自動的に設定でき、レーダーチャートによる可視化が可能に！



提案システムの流れ

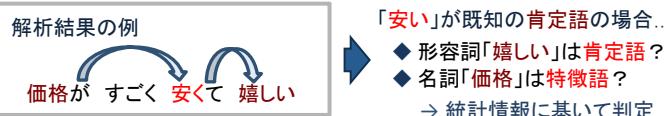
- ◆ 商品レビューの集合と少数の種語を入力として与えると、語彙情報を学習します。
- ◆ ユーザが商品を選択すると、学習した語彙情報を利用して商品レビューを分析、評価の可視化を行います。



提案手法

- ◆ 種語からの語彙の拡張

係り受け関係に基づき、既知の表現から新たな評価表現と特徴語を収集します。



評価軸の構築

- ◆ 特徴語のクラスタリングによって評価軸を構築します。

- ◆ 特徴語間の距離の定義

特徴語と評価表現の共起回数をもとに、TF-IDF行列を作成します。

	値	価	吸	力
安い	10	8	0	0
うるさい	0	0	10	0
強い	0	0	0	9
満足	3	5	0	5

TF-IDF計算 (正規化)

	値	段	価	音	吸	力
安い	0.88	0.79	0	0		
うるさい	0	0	1.0	1.0		
強い	0	0	0	0	0.90	
満足	0.11	0.21	0	0.10		

➡ k-meansクラスタリングにより出来たクラスタが評価軸となります。

成果と今後

- ◆ 現状の成果

評価軸の構築から、レーダーチャートによる可視化までを一貫して行うシステムは完成しています。「掃除機」ジャンルのレビュー78,504件を対象にした実験では、評価軸の構築を1分23秒、評価の可視化を3秒で行うことができました。また、評判分析の精度評価では平均80%の正解率を達成しています。

- ◆ 今後の展望

提案手法の入力はレビュー集合と少数の種語だけであるため、あらゆるテキストに対して適用可能です。今後もCGMは増え続け、効果的な要約や情報推薦技術がますます重要なになっていきます。この研究を進歩させることで、将来人々の生活を豊かにできる技術に繋がると考えています。

