文書・文間及びカテゴリ間の関係を考慮したレーティング予測

知能数理研究室 12056 外山 洋太

背景と目的

- ▶ 対象問題:多カテゴリにおける商品レビューのレーティング予測
- ▶ 研究意義:企業における文書からの商品の評判分析
- ▶ 目的:文書·文間の関係及びカテゴリ間の関係を考慮した レーティング予測の実現

食事に関する文

とても良かった。

とても良かった。

部屋に関する文

文章・文間の関係

総合 ☆☆☆☆☆ 5~ 立地 部屋 設備・アメニティ 風呂 食事

カテゴリ 間の関係

関連研究

- ▶ 隠れ状態を用いたホテル レビューのレーティング予測 [1]
 - ▶ 文毎のレーティングからレビュー 全体のレーティングを予測
 - ▶ カテゴリ間の繋がりを手調整に よって変化させ考慮
- ▶ パラグラフベクトル [2]
 - ▶ 文や文書を、その意味を表す実数ベクトル
 - ▶ レーティング予測において優れた性能
 - ▶ 右図の例:単語「肉」を予測するように「お いしい」と「魚」、「と」のベクトルを学習

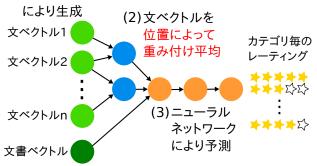


パラグラフベクト ルの学習

提案手法

▶ 文書・文間及びカテゴリ間の関係を考慮したレーティング予測

(1)パラグラフベクトル



提案手法における予測モデル

- ▶ (2) → 文同士の位置関係を考慮
- ▶ (3) → 文書・文間及びカテゴリ間の関係を考慮

▶ 重み付け平均された文ベクトル: t_{inat}

$$\begin{split} \mathbf{t}_{i_{part}} &= \sum_{i_{sent}} \frac{w(x_{i_{part}}(i_{sent}))}{|\sum_{i_{sent}'} w(x_{i_{part}}(i_{sent}'))|} \mathbf{s}_{i_{sent}}, \\ x_{i_{part}}(i_{sent}) &= \frac{i_{sent} - i_{part}}{\#partitions}, \end{split}$$

 $w(x) = egin{cases} rac{1}{2}(\cos(\pi|x|)+1) & \text{if } |x| <= 1 & \mathbf{s}_{i_{\mathsf{Sent}}} : \dot{\mathbf{x}}$ べクトル otherwise

i_{sent}:レビュー内の文のイ ンデックス

#partitions: 重み付け平 均後の文ベクトルの数 i_{part}:重み付け平均後の文 ベクトルのインデックス

ニューラルネットワークの目的関数: E

$$E = -\sum_{n=1}^{N} \sum_{c=1}^{C} \sum_{k=1}^{K} d_{nck} \log y_{ck}(x_n; w),$$
$$y_{ck}(x_n; w) = \frac{e^{u_{ck}(x_n; w)}}{\sum_{k=1}^{K} u_{ck}(x_n; w)}$$

$$y_{ck}(x_n; w) = \frac{e^{u_{ck}(x_n; w)}}{\sum_{j=1}^{K} e^{u_{cj}(x_n; w)}}$$

 u_{ck} :出力層のユニット $w: \mathcal{N} \ni \mathcal{X} = \mathcal{Y}$

d_{nck}: *n* 番目の文書がカテ ゴリ c でクラス k ならば 1, それ以外で 0となる値

N:ミニバッチサイズ C:カテゴリの総数

K:クラスの総数

実験

▶ 実験設定

- ▶ 7カテゴリにおける 0~5点のレーティング予測の正答率を測定
- ▶ データセット: 楽天トラベルのレビュー約 330,000 件
- ▶ 提案手法の分類器の入力を変更した3つの比較手法
 - (1) Document Vector (DV): レビュー全体の文書ベクトル
 - (2) Averaged Sentence Vector (ASV): 平均した文ベクトル
 - (3) Weighted ASV: 重み付け平均した文ベクトル
- ▶ 結果
 - ▶ 提案手法が従来手法より高い正答率 を示した
 - ▶ 文の並びが予測のために重要
 - ▶ 文書ベクトルと文ベクトルを同時に 素性として用いることが有効

| 手法 | 正答率 |
|--------------|--------|
| 従来手法 [1] | 0.4832 |
| DV | 0.4980 |
| ASV | 0.4838 |
| Weighted ASV | 0.4867 |
| 提案手法 | 0.5030 |

まとめ

- ▶ 多カテゴリにおけるレーティング予測について、レ ビュー全体の文書ベクトルに加え重み付け平均された文 ベクトルを用いた手法を提案
- ▶ 提案手法が従来手法 [1] より高い正答率を示した
- ▶ 今後の予定
 - ▶ 文間, 単語間, 文字間等のより多様な関係を考慮
 - ▶ レビューの文書について1 文字ずつ特徴を考慮した ニューラルネットワークを利用
 - → 文書・文ベクトルの生成と予測のモデルを統合

参考文献

- [1] 藤谷宣典ら, 隠れ状態を用いたホテルレビューのレーティ ング予測. 言語処理学会第 21 回年次大会, 2015.
- [2] Quoc Le et al., Distributed representations of sentences and documents. ICML 2014, 2014.