Item2Vec

Agenda

- Item2Vec(Word2Vec)
- Application, Dataset
- Experiments
- Results
- Wrap Up

Item2Vec(Word2Vec)

各Wordを0,1ではなく、ベクトル化することで、意味をもたせる表現方法



特徴が捕らえられるので、意味に基づいた関係性が見えてくる

- 「王様」 「男」 + 「女」 = 「女王」
- •「パリー- 「フランス|+ 「日本|= 「東京|



Item2Vec

このWord2Vecの方法をItemに応用し、Recommendation等に応用しているもの

Application, Dataset

今回、「テレビドラマ」に注目してみた

→ 以下のPaperよりデータセット引用

放送前の情報のみを用いたテレビドラマの視聴率予測

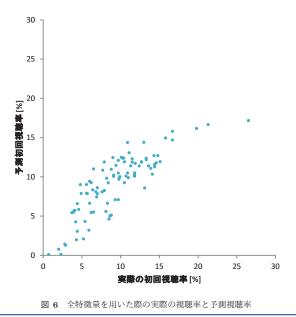
Predicting Ratings of Japanese TV Dramas Based on Cast and Popularity

学生会員 福島悠介[†], 正会員 山崎俊彦[†], 正会員 相澤清晴[†]

Yusuke Fukushima[†], Toshihiko Yamasaki[†] and Kiyoharu Aizawa[†]

表 2 視聴率に影響を与えた」	二位.	25	要因
-----------------	-----	----	----

特徴量	重み
放送回数 25 回以上	+2.90
木村拓哉(俳優)	+2.70
DREAMS COME TRUE (主題歌)	+2.12
阿部寬(俳優)	+2.08
午後 8 時開始	+2.02
米倉涼子 (女優)	+2.00
フジテレビ,月曜,午後 9 時開始	+1.98
NHK, 日曜, 午後 8 時開始	+1.88
水谷豊(俳優)	+1.85
午後 10 時終了	+1.77
森本梢子(原作者)	+1.64
Superfly (主題歌)	+1.63
N. f. and	I



2008年4月から2015年6月の間のドラマ 678本

特徴量

- ・キャスト
- 放送時間
- 放送回数
- 視聴率
- 主題歌歌手
- ・演出家
- ・作曲家
- ・脚本家

Application, Dataset

■期待していたこと、こんなことが見れたりするか!!

木村拓哉 - 高視聴率 + 低視聴率 = ○○?

新垣結衣-ゴールデンタイム+深夜 = ○○?

二宮和也 - 嵐 + SMAP = 草なぎ剛?

Experiments

■データの準備

- ・データを、各ドラマの「平均視聴率、メインキャスト2名、主題歌歌手、放送時間帯」の5つに絞り、 それを1セットとする
- ・視聴率は、5%区切りでグループ化する
- ・キャスト、歌手は、1回しか登場しないものはOtherCast, OtherSingerとしてまとめる
- ・上記作業で、対象項目は388

ココがいまいちポイント

登場回数

ナケノナロギョョキ

<u> </u>	半均倪腮學
"18": 10, "19": 36, "20": 68, "21": 236, "22": 175, "23": 87, "24": 51, "25": 11, "26": 4	"under5": 123, "5~10": 282, "10~15": 219, "15~20": 43, "20~25": 10, "over25": 1,
/() 4	

キャスト(10回以上)

"渡瀬恒彦": 12,

"仲間由紀恵": 12,

"上戸彩": 11,

"佐々木蔵之介": 10,

"沢村一樹": 10.

"観月ありさ": 10,

歌手(10回以上)

"None": 171,

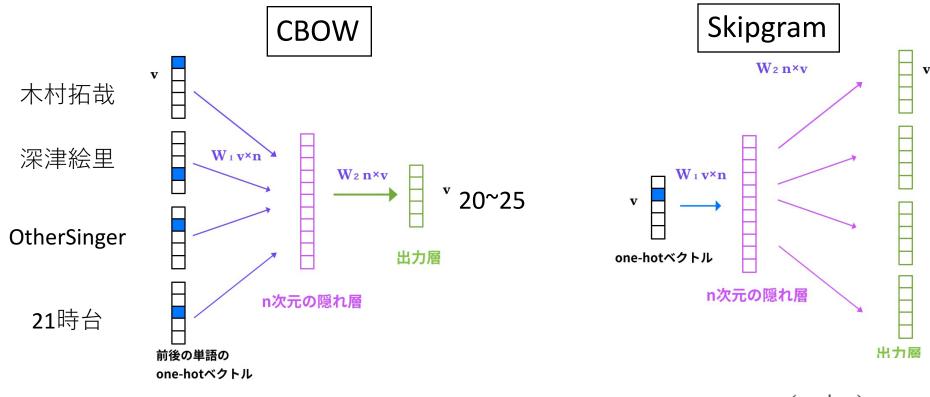
"嵐": 17.

"関ジャニ": 10,

"otherCast": 216, "otherSinger": 178,

Experiments

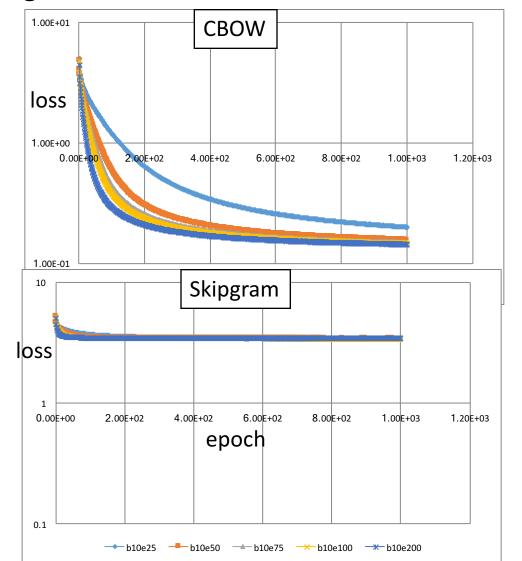
■ネットワーク、実験

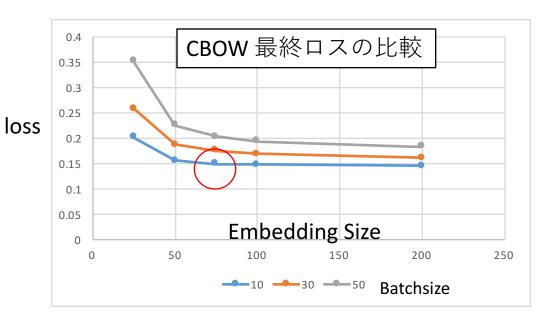


- ・各ドラマの5つの項目の穴埋め問題として計算
- ・CBOW, Skipgram両方試した
- ・Batchsize [10,30,50] , Embeddingサイズ [25, 50, 75, 100, 200]
- · 1000 epoch
- ・ネガティブサンプリングなし

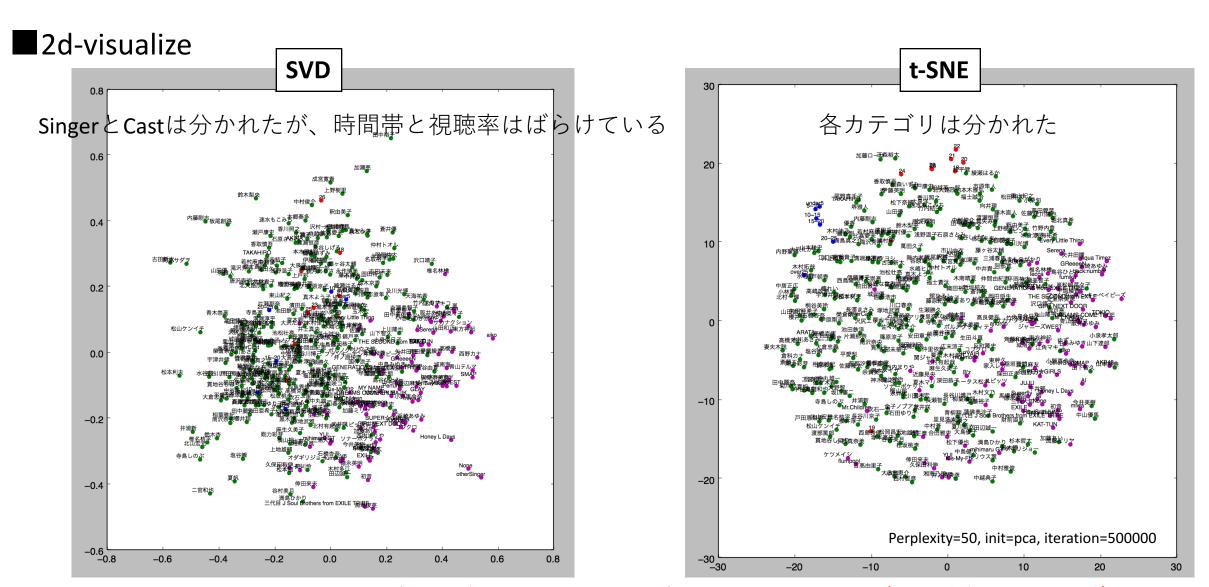
出力層
$$p(w_O | w_I) = \frac{\exp(\mathbf{v'}_{w_O}^{\mathrm{T}} \cdot \mathbf{v}_{w_I})}{\sum_{w_v \in V} \exp(\mathbf{v'}_{w_v}^{\mathrm{T}} \cdot \mathbf{v}_{w_I})}$$
Softmax

Training





- ・CBOWの方が明らかにロス小さい
- ・Batchsize小さい方が収束早い
- ・Embedsize大きい方が収束早い
- ・CBOW, Batchsize:10, Embedsize:75を最適と判断



t-SNEはHyperparameterの影響を受けやすい、また繰り返すだけでも変化が大きく、厄介!

Similarity

75次元のEmbeddingベクトルから、コサイン距離で最も近いものをリスト化

Nearest to "二宮和也"
"夏帆"
"松本潤"
"櫻井翔"
"相葉雅紀"
"鈴木杏"
"水谷豊"
"北村一輝"

Nearest to "錦戸亮"
"丸山隆平"
"androp"
"田中美佐子"
"蒼井優"
"木南晴夏"
"MISIA"
"小田和正"

Nearest to "木村拓哉" "水谷豊" "北大路欣也" "over25" "釈由美子" "本木雅弘" "藤ヶ谷太輔" "松田翔太"

木村拓哉と相棒

Nearest to "草なぎ剛" "木村多江" "若村麻由美" "堂本剛" "大泉洋" "井上真央" "山田涼介" "矢田亜希子"

Nearest to "新垣結衣" "蒼井優" "成宮寛貴" "長澤まさみ" "仲間由紀恵" "嵐" "吉高由里子" "錦戸亮"

Nearest to "上戸彩" "速水もこみち" "蒼井優" "佐藤浩市" "前田敦子" "稲森いずみ" "石原さとみ" "沢尻エリカ"

グループ感が出ている

女優陣多し

女優でも種類が違う?

Arithmetic

75次元のEmbeddingベクトルで足し引きしたベクトルの、コサイン距離で最も近いものをリスト化

"木村拓哉"	"新垣結衣"	"二宮和也"	"二宮和也"
minus	minus	minus	minus
"over25"	22	"嵐"	"嵐"
plus	plus	plus	plus
"under5"	25	"SMAP"	"関ジャニ"
"under5"	"新垣結衣"	"二宮和也"	"二宮和也"
"木村拓哉"	25	"SMAP"	"関ジャニ"
"余貴美子"	"吉高由里子"	"櫻井翔"	"相葉雅紀"
"及川光博"	"竹内結子"	"松本潤"	"櫻井翔"
"釈由美子"	"仲里依紗"	"田中麗奈"	"長谷川京子"
"上川隆也"	"上戸彩"	"北村一輝"	"松本潤"
"真矢みき"	"仲間由紀恵"	"AKB48"	"北山宏光"

75次元だと、上位2位がなぜかBaseとPlus要素 想定していたような結果は出ず

Validation

実際の学習済みのCBOWの結果を用いて、夢の共演をさせてみる

```
input
                      input
                                               input
   "堺雅人",
                         "木村拓哉",
                                                  "木村拓哉",
   "上戸彩",
                         "新垣結衣",
                                                  "草なぎ剛",
   21,
                         21,
                                                   21,
                                                   "SMAP"
   "None"
                          "Mr.Children"
prediction
                      prediction
                                               prediction
"over25"
                      "15~20"
                                               "10~15"
0.988974
                      1.0
                                               0.999981
"10~15"
                      "20~25"
                                               "20~25"
                                               1.28996e-05
0.00940624
                      2.27839e-07
"木村拓哉"
                      "山下智久"
                                               "今井美樹"
                                               2.6446e-06
0.00151455
                      3.49408e-08
```

Wrap Up

- Item2Vec(Word2Vec)の技術をテレビドラマに応用してみた
- キャスト、主題歌歌手、時間帯、視聴率を基に解析して見て、 各評価を実施して見た。想定ほどの面白い結果は残念ながら得られず。

- ネットワーク自体は非常にシンプルで実装は簡単(データ処理 の方が大変)
- t-SNEによる2次元表現は、パラメータの影響が多すぎて、どれが正解かを見つけるのが結構難しい。
- Arithmeticも、元のベクトルのままではうまくできなかった