





عنوان: تحلیل احساسات

هاجرمظاهري

CASS AI Day



ساختار ارائه

مقدمه



چالشها جمع بندی



بررسی دو مقاله



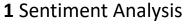
شبکهها پرکاربرد



تحلیل احساسات جنبه محور (ABSA²)



تحلیل احساسات (SA¹)



2 Aspect-based sentiment analysis

گسترش شبکه های اجتماعی

پیوند عمیق زندگی امروزه بشر با رسانههای اجتماعی

شبکه ها

- □ افزایش تعداد افراد فعال در شبکههای اجتماعی
- 🖵 به اشتراکگذاری نظرات، انتقادها و دیدگاههای مختلف در قالب توییتها و پستها
 - 🗖 اهمیت نظرات کاربران در شبکههای اجتماعی



تحليل احساسات

مقدمه

تحلیل احساسات یا همان نظرکاوی نوعی تحلیل متن است که در زیرمجموعهی پردازش زبان طبیعی، زبان شناسی محاسباتی و متن کاوی قرار دارد.

- □ تحلیل احساسات یک روش خودکار برای طبقهبندی و استخراج اطلاعات در متن است.
- تحلیل احساسات دادههای بزرگ و بدون ساختار را به شاخصهای قابل مشاهده تبدیل میکند.



چرا تحلیل احساسات ؟

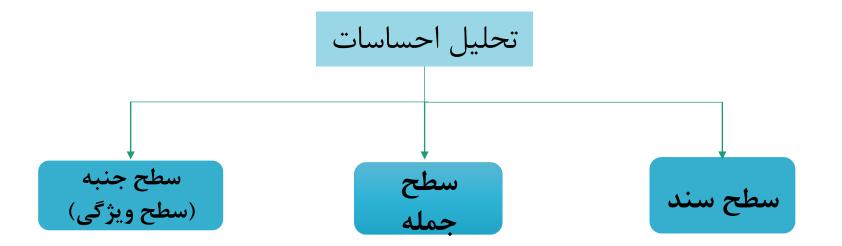
- □ یشتر از ۸۰ درصد ازکاربران اینترنت قبل از خرید، نظرات مرتبط با محصول را جستجو می کنند.
- □ مصرف کنندگان به نظرات مشتریان قبلی بیشتر از تبلیغات محصول اعتماد دارند.
 - 🔲

مقدمه

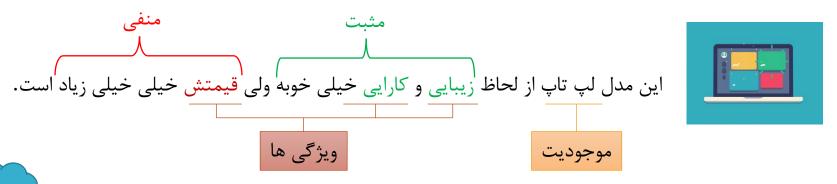
كاربرد هاى تحليل احساسات

- پیش بینی انتخابات
- 💠 پیش بینی نرخ سهام
- پیش بینی فروش فیلم
 - ...





قطبیت بیان کننده احساسات است که می تواند به عنوان مثال مثبت ،منفی ویا خنثی باشد.





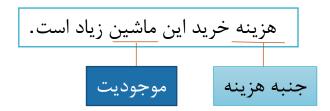
انواع جنبه

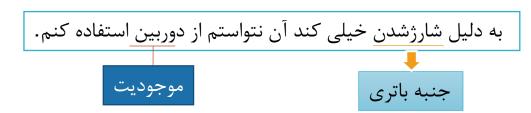


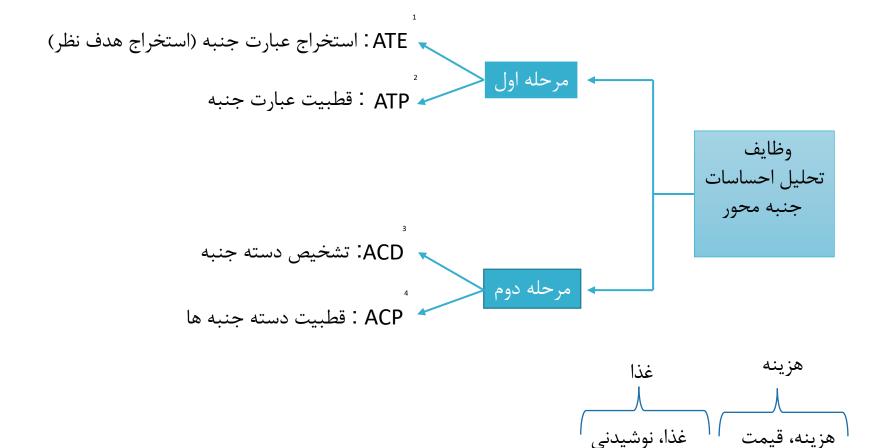
جنبههایی که به صورت مستقیم در متن به آنها اشاره شده است.



جنبههایی که به صورت شفاف و واضح در متن به آنها اشاره نشده است.









1 Aspect Term Extraction

2 Aspect Term Polarity

з Aspect Category Detection

4 Aspect Category Polarity

چالش ها ونتایج

مقدمه

 جنبه ها : {جذابه، باتری، گرونه}
 استخراج عبارت جنبه

 قطبیت: {جذابه: مثبت}، {باتری: مثبت}، {گرونه: منفی}
 قطبیت عبارت جنبه

 دسته ها: {طراحی ، کارایی، قیمت}
 تشخیص دسته جنبه

 قطبیت: {طراحی:مثبت}، {کارایی:مثبت}، {قیمت:منفی}
 قطبیت دسته جنبه

انگیز است: عنبه ها یک مساله چالش بر انگیز است: عنبه ها یک مساله تشخیص دسته

- در متن به دستههای جنبه به صورت صریح اشاره نشده است.
 - ممكن است بين دستهها هم پوشاني وجود داشته باشد.

تشخیص دسته جنبه ها (ACD) [1]

برمبنای دادههای اضافی

عبارت استخراج جنبه از پیش تعریف شده فقط به تشخیص دسته مربوط به جنبه می پردازند

مساله طبقه بندى ساده

اختصاص چند برجسب به هر نمونه

- طبقه بندی چند برچسبی، حالت تعمیم یافته از طبقه بندی تک برچسبی است.
- طبقه بندی چند برچسبی یکی از مسائل مهم در پردازش زبان طبیعی، بخصوص در دسته بندی متون است.

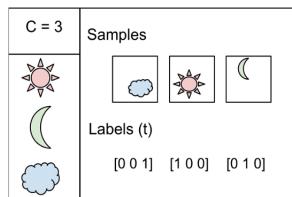
بدون دادههای اضافی

به صورت ضمنی در داخل مدل باید به استخراج جنبه ها برای طبقه بندی کردن جنبه هامی پردازند

مساله طبقه بندی چند برچسبی

Multi-Class

Multi-Label



Samples







Labels (t)

[1 0 1] [0 1 0] [1 1 1]

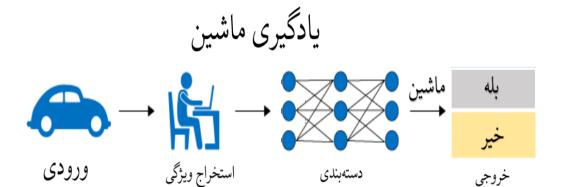
منابع

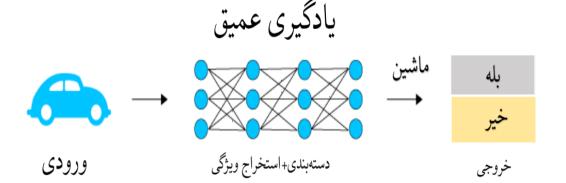
مروری بر یادگیری عمیق

■ استخراج ویژگی ها به صورت دستی



- بهرهگیری ازشبکههای عصبی مصنوعی
 - توانایی در استخراج خودکار ویژگیها







بردار	كلمه
	دانشگاه
	تبريز
	دومين
	قديمى
	کشور
1	است

برداری سازی متن

مقدمه

روش های متفاوتی برای تبدیل کلمات به بردار وجود دارد

one-hot بازنمایی

هر کلمه به شکل یک بردار با طولی به اندازه تمام کلمات متمایز

دانشگاه تبریز دومین دانشگاه قدیمی کشور است.



معایب:

- هیچ گونه ارتباطی بین کلمات را در نظر نمی گیرد.
- برای متون بزرگ با کلمات متمایز، برای هر کلمه بردار با ابعاد بسیار بزرگ ساخته میشود.
 - فقط مقادیر صفر و یک را داراست.

تعبیه سازی کلمات:

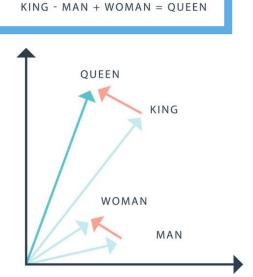
• سنگ بنای بسیاری از کارهای انجام شده در حوزه پردازش زبان طبیعی که از یادگیری عمیق استفاده می کند.

مروری بر

منابع

• کلمات با معنای مشابه نمایش مشابهی دارند.

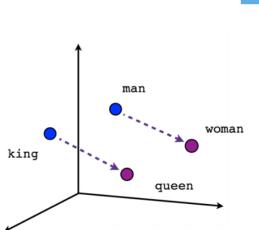
ABSA



كشف ارتباط بين كلمات

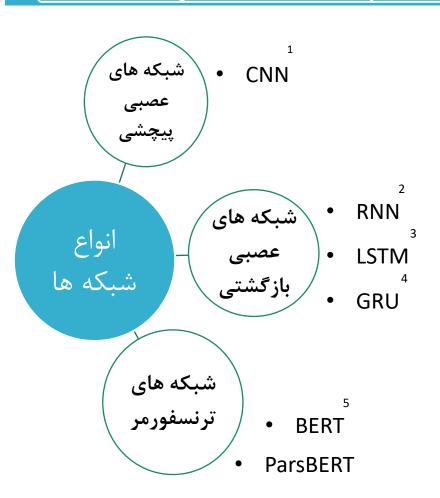
دو رویکرد برای بدست آوردن تعبیه سازی کلمات

- در حین آموزش شبکه همزمان با کار اصلی یاد گرفته میشوند.
- از طریق آموزش دادن با الگوریتمهای خاصی همانند fasttext و GloVe بر روی مجموعه دادههای بزرگ متنی



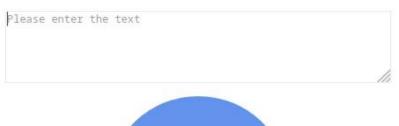
بردار مرد به زن شبیه بردار یادشاه به ملکه است.





Sentiment Analyzer

Provide sentiment score for your text.



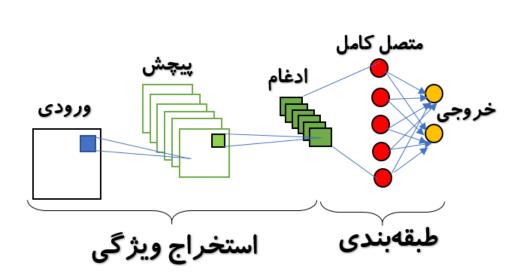


مدل BERT وابستگی های بلند مدت بین کلمات را حفظ می کند

- 1 Convolutional Neural Network
- 2 Recurrent Neural Networks
- **3** Long-Short Term Memory
- **4** Gated Recurrent Units
- **5** Bidirectional Encoder Representations from Transformers



شبکه های عصبی پیچشی برای دسته بندی متن



لايه پيچش لايه ادغام لایه متصل کامل

- ورودی این شبکه یک ماتریس است
 - سطرها بردار هر كلمه هستند
- ستون ها اندازه بردار كلمات هستند
- با اعمال فیلترها بردار ویژگیها بدست می آید
 - کاهش ویژگی با عملگر ادغام
- با استفاده از یک لایه شبکه عصبی کامل متصل ویک تابع فعال ساز بیشنه هموار (softmax) دسته بندی را انجام میدهد.

هدف اصلي ABSA

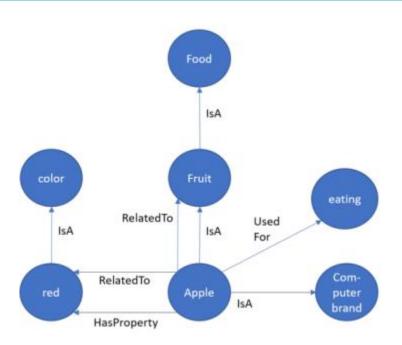
تشخيص جنبهها (عبارت جنبه – دسته جنبه) قطبیت نظر برای هر جنبه

مروري بر

منابع

رويكرد تشخيص جنبهها راهکارهای گذشته **→رویکرد تحلیل احساسات** مرویکرد هم زمان تشخیص جنبه و تحلیل احساسات

- 🖵 در هر سه رویکرد از روشهای بانظارت و بدون نظارت جهت حل مساله استفاده می شود.
 - 🖵 روشهای یادگیری با نظارت نیاز به مجموعه داده برچسب خورده بزرگ دارند.
 - روشهای بدون نظارت هیچ تضمینی برعمکردی به خوبی روشهای با نظارت ندارند. lacksquare



ConceptNet نمونهای از گراف

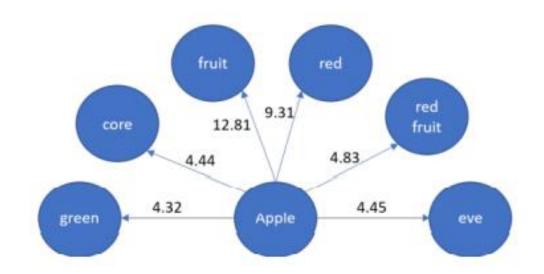
مارتینن در سال ۲۰۱۹ [2]

انگلیسی	زبان
رستوران	مجموعه داده
دسته بندی جنبه	مساله
با نظارت	رویکرد
استفاده از گراف دانش برای بهبود عملکرد طبقه بندی	نتيجه

- گراف دانش یک هستان شناسی که نمایانگر دنیای واقعی
 - موجودیت ها به عنوان گرهها هستند.
 - وابط بین موجودیتها در یالها میباشند.
 - این نمودار فقط روابط مثبت را در نظر می گیرد.
 - اظهارات منفى از طريق دانش استدلال بدست مى آيد.

- را بدست می آوریم. \mathbf{k} برای هر کلمات به گراف دانش نگاه کرده و \mathbf{k}
- 🖵 ازگراف دانش وزن یالها را بدست آورده تا میزان تاثیرگذاری با کلمه مورد نظر مشخص شود.

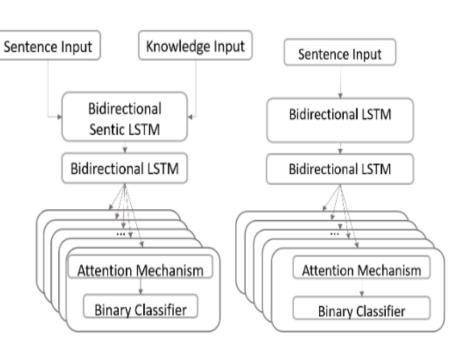
مروری بر

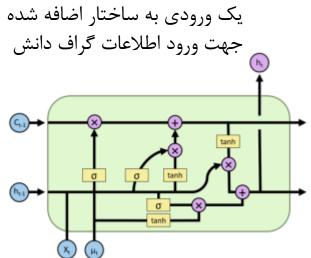


وزندهی به هدفهای پنهان

LSTM Sentic

مقدمه





پیشبینی بهتر طبقهبند

انگلیسی	زبان
رستوران yelp	مجموعه داده
دسته بندی جنبه + احساسات	مساله
با نظارت	رویکرد
استفاده از طبقه بندی چند برچسبی و یادگیری انتقالی دو مساله دسته بندی جنبه و تحلیل احساسات را به صورت همزمان حل کرد.	نتيجه

تائو و همکارانش درسال ۲۰۲۰ [4] :

- جنبه و قطبیت داخل یک دسته می باشد.
- پنج دسته جنبه و چهاردسته قطبیت درنظرگرفته است.
 - انتخاب ویژگی در مسائل چندبرچسبی، چالش بیشتری دارد زیرا در یک جمله به مباحث مختلف می پردازد.
 - نتایج در مدل یادگیری انتقالی بهبود یا فته است.

			_	_	
А	51	n	ρ	С	ts
	-	г	_	_	

Food				Price Se			Service			Ambient			Misc.						
Pos	Neu	Neg	Con	Pos	Neu	Neg	Con	Pos	Neu	Neg	Con	Pos	Neu	Neg	Con	Pos	Neu	Neg	Con
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0

Class	Model								
	XLNet	BERT	SVC + CC						
Food-Positive	92.11	89.60	78.35						
Food-Negative	94.25	93.45	90.42						
Misc-Positive	97.06	97.25	89.12						

[4] J. Tao and X. Fang, "Toward multi-label sentiment analysis: a transfer learning based approach," Journal of Big Data, vol. 7, 2020

• چالش صفات تفضیلی

ABSA

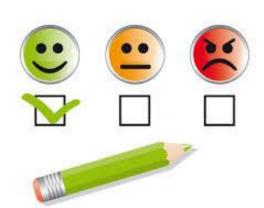
این گوشی عملکرد بهتری نسبت به مدل X دارد.

• چالش جملات طعنه آميز

کلمات مثبت برای بیان یک محتوای منفی و بالعکس

• برچسب های خنثی

ای کاش رنگ این لباس قرمز بود.





دهد.

يافته است.

منابع:

- [1] M. Vazan; R. Jafar . "Jointly Modeling Aspect and Polarity for Aspect-based Sentiment Analysis in Persian Reviews". arXiv:2109
- [2] K. Martinen, Knowledge Augmented Aspect Category Detection for Aspect-based Sentiment Analysis.

 Master Thesis, University of Hamburg, 12 2019
- [3] Ambreen Nazir, Yuan Rao, Lianwei Wu, Ling Sun, "Issues and Challenges of Aspect-based Sentiment Analysis: A Comprehensive Survey," IEEE Transactions on Affective Computing, 2020.
- [4] J. Tao and X. Fang, "Toward multi-label sentiment analysis: a transfer learning based approach," Journal of Big Data, vol. 7, 2020
- [5] S. S. K. S. a. B.R. M. Schmitt, "Joint Aspect and Polarity Classification for Aspect-based Sentiment Analysis with end to end neural networks," Empirical Methods in Natural Language Processing, 2018.
- [6] N. Zainuddin, "Discovering Hate Sentiment within Twitter Data through Aspect-Based," Journal of Physics: Conference Series, 2020.



- [7] W. Zhang, "Aspect Sentiment Quad Prediction as Paraphrase Generation, "arXiv:2110.00796v1,2021
- [8] K. K. M. Y. a. H. S. Wenpeng Yiny, "Comparative Study of CNN and RNN for Natural Language Processing," arXiv:1702.01923, 2017.
- [9] D. H. S. P. E. C. Tom Young, "Recent Trends in Deep Learning Based Natural Language Processing," IEEE Computational intelligenCe magazine, 2018.
- [10] E. Cambria, "Sentiment Analysis is a big suitcase," AFFECTIVE COMPUTING AND SENTIMENT ANALYSIS, 2017.
- [11] T. R. a. Y. Cheah, "Aspect Extraction in Sentiment Anlaysis: A comprehensive analysis and Survey, "Artificial intelligence review, 2016.
- [12] J. K. Marc Moreno Lopez, "Deep Learning applied to NLP," arXiv:1703.03091, 2017.
- [13] M. Shamsfard, "Challenges and Opportunities in Processing Low Resource Languages:,"
 International Conference on Language Technologies for All (LT4All), 2020

پایان

با سیاس فراوان از توجه شما مراسیاس فراوان از توجه شما

