

New Neuromarketing Created 17/03/2021 at 20:59 تشخیص آحساسات از روی متن فارسی و نگاهی کوتاه به ابزارهای تست پروژه های هوش مصنوعی

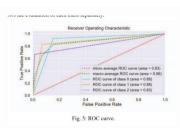
(Recognize emotions from Persian text and a brief look at the testing tools of artificial intelligence projects)



گرداوردنده:

سهیل سبزواری برای گروه NeuroMarketing

Table 2: Comparative results of different methods on Persian dataset				
Model	F-Score	Precision	Recall	
Modell1:NBSVM	44%	70.7%	31.9%	
Model 2: Naïve Bayes	62.5%	65.4%	61.7%	
Model 3: logistic regression	67.1%	68.9%	65.4%	
Model 4: Bidirectional-LSTM	53.8%	54.3%	55%	
Model 5: CNN	67%	66%	67%	
Proposed Model: CNN-LSTM	85%	86.5%	86%	
CNN-GRU	85.8%	85%	82%	
GRU	74%	77.5%	75.6%	



خرداد ۱۴۰۰

نگاهی کوتاه به مفهوم احساس

 احساس به معنی دریافتن، آگاه شدن و درک چیزی با یکی از حواس می باشد و بازتاب ذهنی تأثیرات مادی (فیزیکی) است که شالودهٔ همهٔ ادراکات به شمار میرود. (ویکی پدیا)

About Emotion Estimation

And Technologies



جستارهای وابسته [ویرایش]

- خودآگاهي
- علوم اعصاب شناختی
 - هیجان
- مسئله دشوار خودآگاهی
 - شهود
- آزمون شخصیت مایرز-بریگز
 - ادراک
 - كيفيات ذهني
 - **حس**

برخی از روشهای تشخیص احساسات (۱)

• EEG + Brain Computer Interfaces

•

ECG + Cardiovascular signals

•

Electrodermal activity



برخی از روشهای تشخیص احساسات (2)

- Speech + Voice intonation
- •
- Facial expressions
- •
- Body language









https://psycatgames.com

s/would-you-rather/

کاربردهای تشخیص احساسات

نظارت اموزش یزشکی بزاریابی قانون تفريحي

کاربردهای تشخیص احساسات در پزشکی

1. Medicine

Health care → patients' feelings about treatment



کاربردهای تشخیص احساسات در آموزش

2

2. E-learning

- adjust the presentation style of an online tutor
- detect the state of the learner



کاربردهای تشخیص احساسات در نظارت

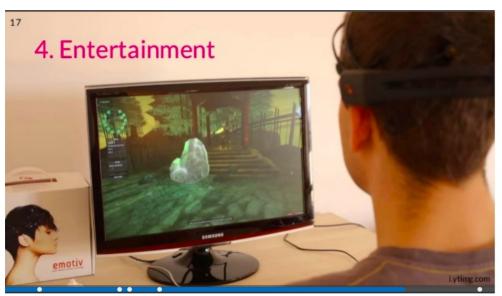


Remote Love

- globalization → mobility
- **long distance** relations
- recognize partner's true emotional state
- heartbeat pulsing rings
- phone detecting affection



کاربردهای تشخیص احساسات در **سرگرمی**





کاربردهای تشخیص احساسات در قانون



کاربردهای تشخیص احساسات در بازاریابی

Be the first to clip this slide

20

6. Marketing

- impact of ads
- attention and engagement
- emotion vital in purchasing decisions
 - \rightarrow improve sales



ابزارهای تست پروژه های هوش مصنوعی



نحوه استفاده از ابزارهای آنلاین برای کار روی پروژه های هوش مصنوعی در زمینه های مختلف

- 1) جستجوی تگ های انگلیسی در مقالات و پست های اینترنتی مربوط به هوش مصنوعی 2) اجرا کردن کدهای مقالات یا پستهای اینترنتی (از سایت GitHub و ...) در محیط ادیتور Google Colablatorary و یا سایت Kaggle
 - 3) کار بیشتر رو ی پروژه ها از طریق:
- A) برقراری ارتباط با متخصصان رشته برنامه نویسی و هوش مصنوعی از طریق طرح پرسش در انجمن های انگلیسی مربوط و یا ارسال Issu برای پروژه های سایت GitHub
 - B) ارسال ایمیل برای درخواست راهنمایی به نویسندگان پست ها یا پروژه های بالا (C) تشکیل گروه های کاری دانشجویی کوچک (۵ نفره) برای کار بیشتر و رشد دسته جمعی در این زمینه

در رابطه با جستجوی تگ های انگلیسی مربوط به هوش مصنوعی

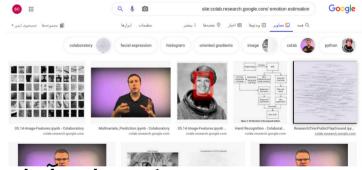
- استفاده از سایت های حاوی مقالات و کدهای آماده مانند:
- https://paperswithcode.com/
- http://github.com

- مشاهده ویدیو های Youtube.
- مطالعه پست های وبلاگ ها و ...:

- https://medium.com/
- https://virgool.io/

اجرا کردن کدهای هوش مصنوعی

- جستجوی کد های آماده در صفحات Google Colabratorary:
- site:colab.research.google.com/ emotion estimation



site:kaggle.com/ emotion estimation

- جستجوی کد های آماده در صفحات سایت Kaggle:
- site:kaggle.com/ emotion estimation



طرح پرسش در انجمن های انگلیسی

About Sunday to Sunday Sunday

• طرح سوال در زیر شاخه های انجمن Stackexhcnage:

 طرح پرسش یا ISSU بر روی پروژه های متن باز، هوش مصونوعی مربوط به سایت GitHub:

© but diese: Section closes to Alleman Section Section

• ارسال ایمیل به دارندگان پروژه ها یا نویسندگان پست های مربوط:

تشکیل گروه های کاری دانشجویی کوچک (۵ نفره)

۱۰ دلیل برای تشکیل گروه های دانشجویی (لینک):

- 1. **درک بهتری** از موضوع بهتر بدست می آورید. 🔐 😗
 - 2. **نمرات بهتری** را کسب می کنید. 😌
- 3. **بینش** کاملاً خوبتری نسبت به مطالب درسی بدست می آورید. 🤨
- 4- ویژگی های شخصی خود را حفظ خواهید نمود. (حفظ بیشتر **زمان و سبک مناسب شخصی** برای مطالعه دروس)
 - 5. كسب **تجربه كار تيمى 😲 🤩** .
 - 6. به تأخیر انداختن و دستیابی بیشتر (در ارتباط قرار گرفتن با **دانشجویان با انگیزه تر** و **کاهش** تمایل **به تاخیر** انداختن و ...)
 - 7. مهارتهای **حل مسئله** خود را پیشرفت دهید. 🤓
 - 8- چرا ما باید در گروه ها مطالعه کنیم؟ (امکان دیدار در یک مکان عمومی و سایر امکانات خلاقانه پیش روی شما برای **لذت بردن** از کار تیمی و ... 🥳 😎)
 - 9. **قرار ملاقات گذاشتن در فرمت های مورد علاقه** مانند : رفتن به **نزدیکترین کافه**، و **لذت بردن** از **تجربه مطالعه** و
- روابط انسانی ، احاطه شدن توسط متخصصین ، دانشجویان و انتقال انرژی مثبت گروه خود به محیط اطراف، سایر
 - افراد محلی و ... 🤠 😘
 - 10. انگیزه و الهام بخشیدن به یکدیگر 🥰 🥳

بررسی یک نمونه پروژه هوش مصنوعی در زمینه تشخیص احساسات از روی متن فارسی

پروژه جالب تشخیص احساسات در متن فارسی (کاری از Parsiya) (Keshavarz

در ادامه آموزش های هوش مصنوعی با گوگل گولب (Google CLoba Notebook) ، در اینجا با معرفی کاری از Parsiya Keshavarz (متن باز در سایت GithHub)، با شما همراه هستم.

توضیحات مربوط به پروژه را می توانید در ویدیوی زیر مشاهده بفرمایید:

با درود و سیاس





تشخیص احساسات در متن

اشتراک دیدگاه ها در وب سایت های ارتباط جمعی، راهی مناسب برای انتقال پیامها به کاربران نهایی در یک موضوع خاص است .

آنالیز احساسی شاخهای از پردازش زبان طبیعی (NLP) است، که در زمینههای مختلفی مانند موارد زیر کاربرد دارد :

1) بازاریابی

2) خدمات مشتری

3) و غیرہ

مدل به کار رفته:

- Hazm بـرای تـحلیل اولیه متن
- fastText (بـرائنـمايشكـلمه)
- CNN بـا لاـيه هايي از LSTM

- . نتایج تجربی اثربخشی مدل پیشنهادی را با دقت 🛕 🏂 نشان میدهد

A COMBINED DEEP LEARNING MODEL FOR PERSIAN SENTIMENT ANALYSIS

fastText

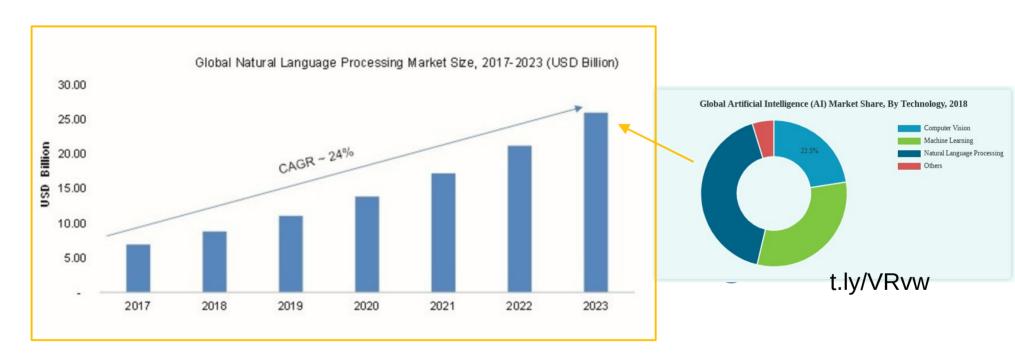
ZAHRA BOKAEE NEZHAD¹ AND MOHAMMAD ALI DEIHIMI²

¹Department of Information and Computer Science, Zand university, Shiraz, Iran.

²Department of Electrical and Electronics Engineering, Bahonar University, Shiraz, Iran.

نکته: دقت بدست آمده در نتایج مربوط به مقاله تشخیص احساسات در متن فارسی با الکوریتم Word2vec به جای fastText می باشد.

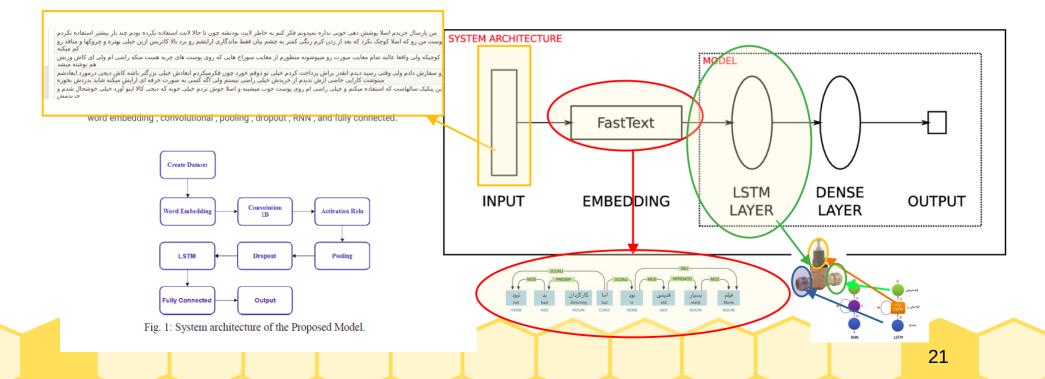
پیش بینی اندازه و سهم بازار هوش مصنوعی در بخش پردازش های زبانی تا سال ۲۰۲۳



t.ly/rGmK

مدل شبکه عصبی

مراحل انجام كار:



دیتابیس

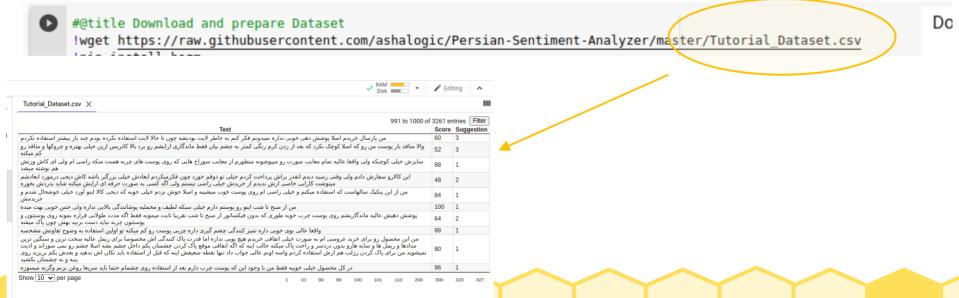
- مجموعه دادههای فارسی مختلف را از Twiter و digikala به عنوان مشهورترین سایت دیجیتال جمعآوری شده و به ۳ دسته بندی مثبت ، منفی و یا خنثی تقسیم بندی شده (Tutorial_Dataset.csv)
 - تصویر زیر بخشی از فایل دیتابیس را محیط کولب نشان می دهد:

Tutorial_Dataset.csv X		[5:14
991 to 1000 or Text		ntries Filte Suggestion
من پارسال خریدم اصلا پوشش دهی خوبی نداره نمیدونم فکر کنم به خاطر لایت بودنشه چون تا حالا لایت استفاده نکرده بودم چند بار بیشتر استفاده نکردم	60	3
والا منافذ باز پوست من رو که اصلا کوچک نکرد که بعد از زدن کرم رنگ کمتر به چشم بیان فقط ماندگاری آرایشم رو برد بالا کاتریس ازین خیلی بهتره و چروکها و منافذ رو کم میکنه	52	3
سایزش خیلی کوچیکه ولی واقعا عالیه تمام معایب صورت رو میپوشونه منظورم از معایب سوراخ هایی که روی پوست های چربه هست منکه راضی ام ولی ای کاش وزنش هم نوشته میشد	88	1
این کالارو سفارش دادم ولی وقتی رسید دیدم انقدر براش پرداخت کردم خیلی تو ذوقم خورد چون فکرمیکردم ابعادش خیلی بزرگتر باشه کاش دیجی درمورد ابعادشم مینوشت کارایی خاصی ازش ندیدم از خریدش خیلی راضی نیستم ولی اگه کسی به صورت حرفه ای ارایش میکنه شاید بدردش بخوره	48	2
من از این پنکیک سالهاست که استفاده میکنم و خیلی راضی ام روی پوست خوب میشینه و اصلا جوش نزدم خیلی خوبه که دیجی کالا اینو آورد خیلی خوشحال شدم و خریدمش	84	1
من از صبح تا شب اینو رو پوستم دارم خیلی سبکه لطیف و مخملیه پوشانندگی بالایی نداره ولی حس خوبی بهت میده	100	1
پوشش دهیش عالیه ماندگاریشم روی پوست چرب خوبه طوری که بدون فیکساتور از صبح تا شب تقریبا ثابت میمونه فقط اگه مدت طولانی قراره بمونه روی پوستتون و پوستتون چربه نباید دست بزنید بهش چون پاک میشه	64	2
واقعا عالی بوی خوبی داره تمیز کنندگی چشم گیری داره چربی پوست رو کم میکنه تو اولین استفاده به وضوح تفاوتش مشخصه	88	1
من این محصول رو برای خرید عروسی ام به صورت خیلی اتفاقی خریدم هیچ بویی نداره اما قدرت پاک کنندگی اش مخصوصا برای ریمل عالیه سخت ترین و سنگین ترین مدادها و ریمل ها و سایه هارو بدون دردسر و راحت پاک میکنه جالب اینه که اگه اتفاقی موقع پاک کردن چشمتان یکم داخل چشم بشه اصلا چشم رو نمی سوزاند و اذیت نمیشوید من برای پاک کردن رژلب هم ازش استفاده کردم واسه اونم عالی جواب داد تنها نقطه ضعیفش اینه که قبل از استفاده باید تکان اش بدهید و بعدش یکم بریزید روی ینبه و به چشمتان بکشید	80	1
د، کل محصول خیلی خوریه فقط من یا وجود این که پوست چرپ دارم بعد از استفاده روی چشمام حتما باید سریعا روغن یز نم وگر نه میسوزه	96	1

دانلود Databse در فایل Databse در فایل

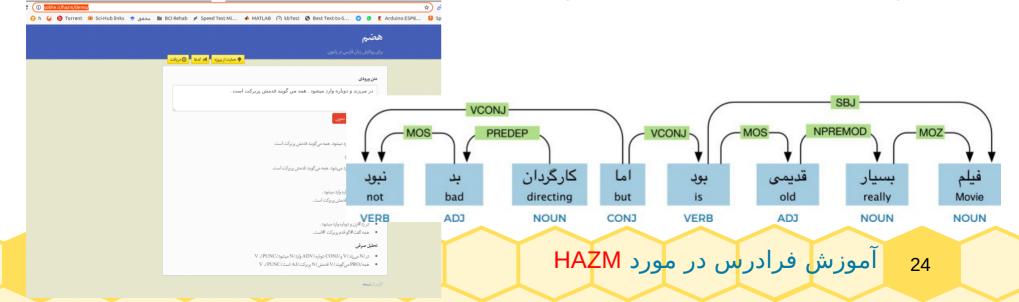
Step B) Preparing opinion dataset

in this step we going to collect a dataset that crawled by <u>@minasmz</u> it's not good and I only used 450 pos and 450 neg reviews from it.anyway here we will download the dataset and split it to train and test (I created Train and Test then I filled it with data)

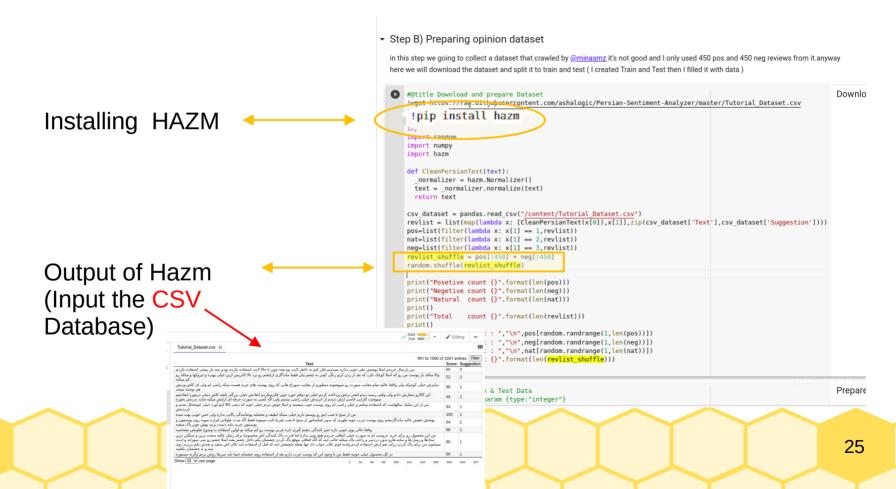


آماده سازی دیتابیس

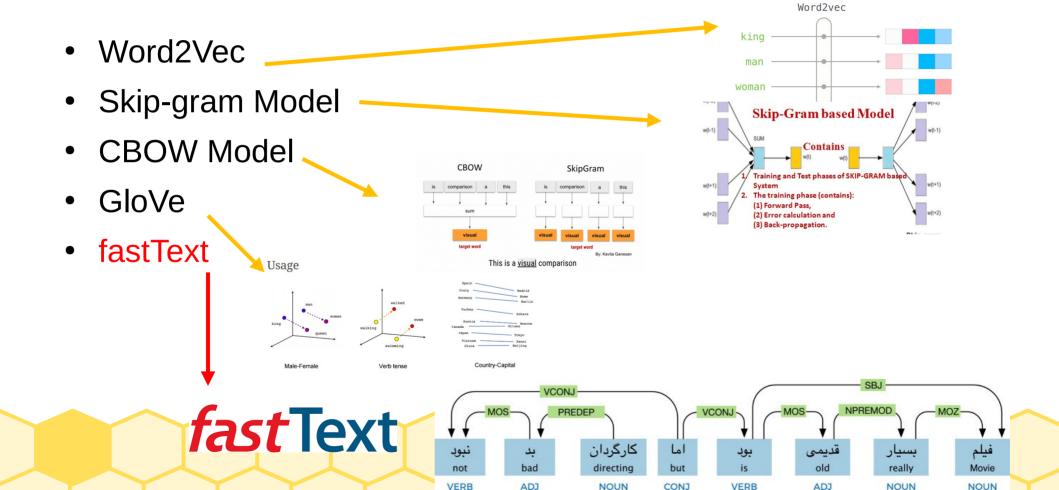
همچنین در این پروژه با استفاده از ماژول Hazm در محیط پایتون (
لینک فرادرس در صورت نیاز)، جملات فارسی مانند نمونه زیر تحلیل
شده اند و به نحوی برای ورود به عنوان داده های آموزشی و تست
در شبکه عصبی استفاده گردیده است:



بخش Hazm در فایل Hazm در فایل



انواع روشهای تعبیه کلمه یا Text Embeddings



دانلود و کار با Fasttext در فایل MoteBooks

if you Want to know more then read this article from Thomas Wolf but now we gonna use Fasttext because it's Pretrained by Facebook and we can use it (there is nothing to worry about this model it's pretty easy to train it by your self or your corpus facebook used Persian Wikipedia and some other staff as dataset for this model so it's just very simpler for us 😎)

```
#@title Download, extract and load Fasttext word embedding model

!vget https://dl.fbaipublicfiles.com/fasttext/vectors-crawl/cc.fa.300.bin.gz
!gunzip /content/cc.fa.300.bin.gz
!pip install fasttext

import fasttext

%time model = fasttext.load_model("/content/cc.fa.300.bin")
```

Google Colab تنظیمات اولیه شبکه عصبی در فایل NoteBooks

Prepare Train & Test Data

تنظیم طول بردارکلمه(vector_size) و

داده های تست و آموزش

```
#@title Prepare Train & Test Data
vector size = 300 #@param {type:"integer"}
max no tokens = 20 #@param {type:"integer"}
import numpy as np
import keras.backend as K
                                                  90% of Data for Train
train size = int(0.9*(len(revlist shuffle)))
test size = int(0.1*(len(revlist shuffle)))
                                          10% of Data for test
```

Fill X_Train, X_Test, Y_Train, Y_Test with

```
Dataset (>
#@title Fill X Train, X Test, Y Train, Y Test with Dataset
for i, index in enumerate(indexes):
  text words = hazm.word tokenize(revlist shuffle[index][0])
  for t in range(0,len(text words)):
    if t >= max no tokens:
      break
    if text words[t] not in model.words:
      continue
    if i < train size:
      x train[i, t, :] = model.get word vector(text words[t])
    else:
      x test[i - train size, t, :] = model.qet word vector(text words[t])
  if i < train size:</pre>
    y train(i, :) = [1.0, 0.0] if revlist shuffle[index][1] == 3 else [0.0, 1.0]
  else:
    y test[i - train size, :] = [1.0, 0.0] if revlist shuffle[index][1] == 3 else [0.0, 1.0]
x train.shape,x test.shape,y train.shape,y test.shape
```

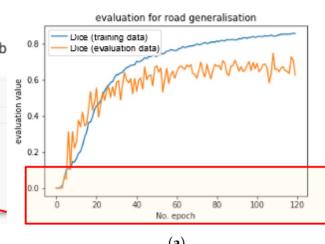
Epochs && batch_size

Step C) Preparing LSTM model

Now we will create our LSTM model then feed it our Train data and b

```
#@title Set batchSize and epochs
batch_size = 500 #@param {type:"integer"}
no_epochs \(\Rightarrow\) 200 #@param {type:"integer"}
w2v_model = model
del model
```





دورهها (Epochs) نشانگر تعداد دفعاتی هستند که مجموعه داده کامل به شبکه عصبی مصنوعی پس داده داده خواهد شد. batch_size تعداد داده های نمونه ای است که در یک داده به کار می روند

KIDNUGGETELGON

لایه های شبکه عصبی

• در این پروژه لایه های متفاوتی به صورت زیر به کار فته است:

• Conv1D, Dropout, Dense, Flatten, LSTM, MaxPooling1D, Bidirectional

```
#@title Building LSTM Model
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Conv1D, Dropout, Dense, Flatten, LSTM, MaxPooling1D, Bidi
from keras.optimizers import Adam
from keras.callbacks import EarlyStopping, TensorBoard
```

یک واحد LSTM

یک واحد LSTM مشترک از موارد زیر میباشد:

- 1) یک سلول
- 2) یک گیت ورودی
- 3) یک گیت فراموشی
 - 4) یک گیت خروجی

لایه خروجی V

الایه میانی S

الایه میانی S

ISTM

X

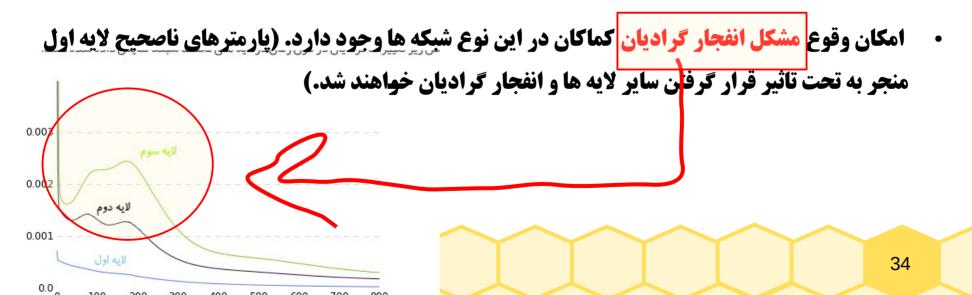
RNN

LSTM

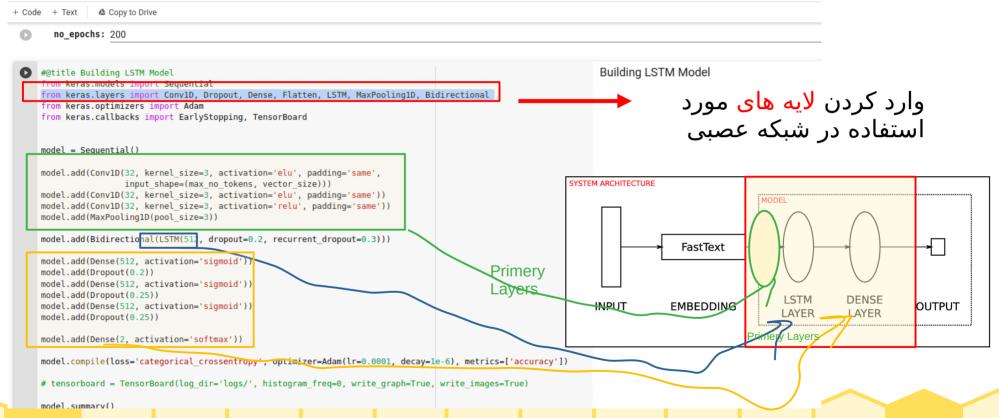
گیت ورودی مشخص میکند که کدام اطلاعات باید وارد وضعیت سلول شوند . گیت فراموشی ، مشخص میکند که <mark>کدام اطلاعات باید از حالات سلول قبلی حذف شوند</mark> تا فقط اطلاعات مربوطه را حفظ کنند . گیت خروجی مشخص میکند که چه مقدار از وضعیت داخلی باید در معرض لایههای بالاتر قرار گیرد .

معماری لایه پیچیده LSTM

- در یک شبکه عصبی معمولی تمام ورودی ها و خروجی ها مستقل از یکدیگر هستند.در صورتی که شبکه نتواند
 روابط بین کلمات را یاد بگیرد مسلما نمی تواند کلمه بعدی را به درستی پیش بینی کند.
 - بزرگترین ویژگی LSTM امکان یادگیری وابستگی بلند مدت است که توسط شبکه های عصبی بازگشتی
 امکان پذیر نبود.



تنظیمات لایه ها برای شبکه عصبی در فایل Google Colab NoteBooks



خروجی تنظیمات لایه ها برای شبکه عصبی در فایل Google Colab NoteBooks

WARNING:tensorflow:Layer lstm will not use cuDNN kernel since it doesn't meet the cuDNN kernel criteria. It will use generic GPU kernel as fallback when running on GPU WARNING:tensorflow:Layer lstm will not use cuDNN kernel since it doesn't meet the cuDNN kernel criteria. It will use generic GPU kernel as fallback when running on GPU WARNING:tensorflow:Layer lstm will not use cuDNN kernel since it doesn't meet the cuDNN kernel criteria. It will use generic GPU kernel as fallback when running on GPU Model: "sequential"

(None, 20, 32) (None, 20, 32) (None, 20, 32) (None, 20, 32))) (None, 6, 32) al (None, 1024) (None, 512) (None, 512)

(None, 512)

(None, 512)

(None, 512)

(None, 2)

Param #

لایه های شبکه عصبی به ترتیب

هشدار های قابل توجه در رابطه با عدم انجام برخی تنظیمات و بالا بودن بار مصرفی CPU در شبکه

convld (ConvlD)	(None, 20, 32)	28832
convld_1 (ConvlD)	(None, 20, 32)	3104
conv1d_2 (Conv1D)	(None, 20, 32)	3104
max_pooling1d (MaxPooling	1D) (None, 6, 32)	0
bidirectional (Bidirection	nal (None, 1024)	2232320
dense (Dense)	(None, 512)	524800
dropout (Dropout)	(None, 512)	Θ
dense_1 (Dense)	(None, 512)	262656
dropout_1 (Dropout)	(None, 512)	Θ
dense_2 (Dense)	(None, 512)	262656
dropout_2 (Dropout)	(None, 512)	Θ
dense_3 (Dense)	(None, 2)	1026
Total params: 3,318,498 Trainable params: 3,318,4 Non-trainable params: 0	198	

Output Shape

Laver (type)

Input f.maps f.m

تعداد پارامترهای متغییر در هر لایه !!

رشد شبکه ساخته شده با داده های تست و آموزش در فایل Google Colab NoteBooks

خروجی اجرای دستورات (قابل توجه برای تنظیمات بهتر جهت دقت بیشتر خروجی ها و رفع خطاهای احتمالی

model.fit(x train, y train, batch size=batch size, shuffle=True, epochs=no epochs, تمرین شبکه عصبی با با داده های Train validation data=(x test, v test)) (epochs. batch_size) 0s 50ms/step - loss: 0 0000e+00 - accuracy: 0 4519 - val loss: 0 0000e+00 - val accuracy: 0 0000e+00 - 0s 54ms/step - loss: 0.0000e+00 - accuracy: 0.4432 - val loss: 0.0000e+00 - val accuracy: 0.0000e+00 <tensorflow.python.keras.callbacks.History at 0x7faf804807f0> model.evaluate(x=x test, y=y test, batch size=32, verbose=1) تمرین شبکه عصبی با بلداده های **Test** (epochs. batch_size) [0.0.0.0] model.save('persian-sentiment-fasttext.model') ذخره مدل برای اجرای در زمان ورودی های INFO:tensorflow:Assets written to: persian-sentiment-fasttext.model/assets جدید مانند درخواست کاربر برای •••• This property should not be used in TensorFlow 2.0, as updates are applied automatically WARNING:tensorflow:From /usr/local/lib/python3.6/dist-packages/tensorflow/python/training/tracking/tracking.py:111: Layer.updates (from tensorflow.python.keras.engine.ba This property should not be used in TensorFlow 2.0, as updates are applied automatically instructions for updating: WARNING: tensorflow: From /usr/local/lib/python3.6/dist-packages/tensorflow/python/training/tracking.py:111: Model.state_updates (from tensorflow.python.keras.engine.training)

نتایج و مقایسه (LSTM & Word2vec) نتایج تجربی اثربخشی مدل پیشنهادی را با دقت می اثربخشی مدل پیشنهادی را با دقت می اثربخشی مدل پیشنهادی را با دقت

A COMBINED DEEP LEARNING MODEL FOR PERSIAN SENTIMENT ANALYSIS

ZAHRA BOKAEE NEZHAD¹ AND MOHAMMAD ALI DEIHIMI²

¹Department of Information and Computer Science, Zand university, Shiraz, Iran. ²Department of Electrical and Electronics Engineering, Bahonar University, Shiraz, Iran.

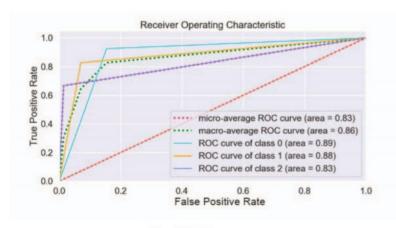


Fig. 5: ROC curve.

Table 2: Comparative results of different methods on Persian dataset

Model	F-Score	Precision	31.9% 6 61.7% 6 65.4%	
Modell1:NBSVM	44%	70.7%		
Model 2: Naïve Bayes	62.5%	65.4%		
Model 3: logistic regression	67.1%	68.9%		
Model 4: Bidirectional-LSTM	53.8%	54.3%		
Model 5: CNN	67%	66%	67%	
Proposed Model: CNN-LSTM	85%	86.5%	86%	
CNN-GRU	85.8%	85%	82%	
GRU	74%	77.5%	75.6%	

مقایسه با برخی از سایر روشهای بکار رفته در <mark>تحلیل</mark> احساسات در زبان انگلیسی

حدول زير مقايسه اي بين دقت مدلهاي مختلف شبكه عصبي براي بردازش كلمات نشان مي دهد:

	Travel Sch	neduling	Ask Ubuntu	Web Applications
NB		.959	.726	.502
SVM FastText average		.958	.812	.771
SVM FastText sum		.968	.800	.658
SVM GloVe average		.946	.805	.591
SVM GloVe sum		.957	.729	.692
SVM Word2Vec average		.979	.742	.698
SVM Word2Vec sum	_	.946	.742	.680
LSTM FastText	1	.968	.644	.465
BiLSTM FastText		.979	.646	.549
LSTM Glove		.945	.665	.546
BiLSTM GloVe		.979	.667	.635
LSTM Word2Vec		.989	.631	.395
BiLSTM Word2Vec		.989	.710	.443
LUIS	,	.979	.743	.690
Watson		.968	.819	.630
APLai		.931	.782	.628
RASA		.979	.708	.494

Intent Classification for pialogue Utterances

همچنین امکان استفاده از مدل های دیگر، شبکه عصبی مانند GRU نیز مطابق معماری هایی از قبیل ارایه شده در این مقاله و عکس های زیر، نیز برای این کار، موجود می باشد:

پروژه های مشابه

 A-Determination-of-Effective-Word-Embedding-of-Bengali-Lang uage-using-text-classification



(m) := (m) := -: (m)

پایان



با تشکر از: توجه و نظرات شما