

# به نام خدا

عنوان: پیادهسازی word۲vec و visualization

درس: NLP

استاد درس: مهندس قاسمی

مهدى دهقاني

77.797.47

mehdi.dehghani@ut.ac.ir mahdiazadi18@yahoo.com

#### دادههای ورودی

دادههای ورودی درون پوشه Data قرار میگیرند. هر چقدر دادههای ورودی بزرگتر باشند، خروجی بهتری حاصل خواهد شد.

برای این قسمت، دو داده fa.fooladvand.txt و fa.fooladvand.txt و voa\_fa\_۲۰۰۳-۲۰۰۸-orig.txt و fa.fooladvand.txt بخاطر کوچک بودن خروجی بسیار خوبی را فراهم نمی کند اما دومی به نسبت اندازه دادهها، خروجی بسیار خوبی خواهد داد. اما فعلا تمام کارهای انجام شده و فایلهای قرار داده شده از آموزش و تست برای فایل fa.fooladvand.txt است. اما طبق اجرایی که به صورت شخصی داشتم، فایل دوم (voa) خروجی بسیار خوبی را ارائه می دهد.

#### پیش پردازش دادهها

برای پیش پردازش دادههای ورودی، سادهترین راه حذف تمام حرفها بهجز حروف الفبای زبان مربوطه است. که می توان با استفاده از قسمت کامنت شده برای just words و استفاده نکردن از بقیه قسمتها تنها کلمات فارسی را نگه داشت.

اما می توان از این جلوتر رفت و به جای اینکه تنها کلمات را نگه داشت از راه بهتری استفاده کرد و بعضی از علائم نگارشی و مواردی نظیر آن که به پردازش کمک می کند را نگه داشت و از کتابخانههایی که در این زمینه وجود دارد استفاده کرد تا دادههای ورودی برای اعمال word ۲ vec شکل بهتری داشته باشند. در این قسمت از کتابخانه hazm یا همان هضم استفاده شده است که بنظر برای زبان فارسی نسبتا مناسب است. می توان با استفاده از هضم و متدهایی مثل Normalizer یا می است به زبان فارسی نرمالسازی کرد (به طور مثال فعلی مانند داده خواهد شد به داده خواهد شد به داده توکن به ۱ توکن تبدیل می شود که بسیار به ما کمک خواهد کرد)

در ادامه می توان stop words زبان مربوطه را از دادههای نرمالسازی شده حذف کرد که این قسمت کامنت شده است ولی قابل استفاده است و حتی می توان از stop words های ارائه شده دیگر استفاده کرد ولی در حال حاضر stop words ای که خوده هضم ارائه داده است در این قسمت قرار داده شده است.

در ادامه می توان از stem یا lemmatize استفاده کرد تا کلماتی مثل کتابها، کتابهای و کتاب به عنوان سه کلمه جدا در نظر گرفته نشوند و همه به عنوان یک کلمه کتاب در نظر گرفته شوند. در این قسمت نیز از هضم استفاده شده است اما به دلیل اینکه در بعضی از موارد عملکرد خوبی از این دو متد گرفته نشد (به طور مثال کلمه داشت به دا تبدیل می شد یا رسمی به رسم) تصمیم بر این شد که روی داده کوچک تر استفاده نشود اما این دو متد در نظر گرفته شده و فقط در قسمت اجرایی کامنت شده است و می توان از آنها نیز استفاده نمود.

در نهایت داده هایی که پیش پردازش شده اند و به صورت لیستی از توکن ها در اختیار ما هستند را در فایل جدیدی با پسوند \_preprocessed می نویسیم. به این صورت که بین هر توکن یک فاصله قرار می دهیم تا برای بعد به سادگی قابل خواندن از فایل باشند. همچنین خطوطی که خالی از کلمات فارسی هستند نیز قبل از این حذف شده و در نظر گرفته نشده اند تا مشکلی به وجود نیاید.

#### wordYvec

برای پیادهسازی word ۲vec از tensorflow و pytorch استفاده کردیم که در pytorch تنها از روش word ۲vec و tensorflow سازی negative sampling استفاده شده است اما در tensorflow هر ۴ روش مربوط به word ۲vec شامل موارد زیر پیادهسازی شده است:

- skip gram with negative sampling •
- skip gram with hierarchical softmax
  - cbow with negative sampling •
  - cbow with hierarchical softmax •

#### ساخت dataset pipeline

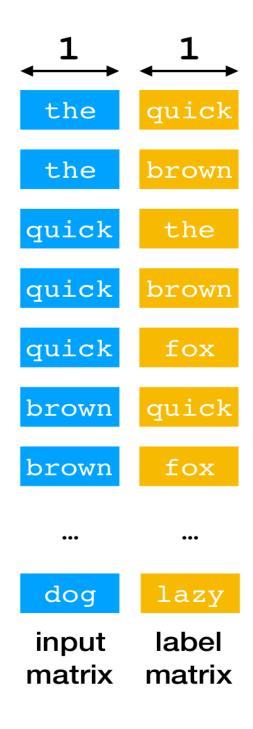
در ادامه یک مثال عینی از تبدیل یک جمله خام به ماتریسهایی که دادهها را برای آموزش مدل word ۲ vec با معماری skip\_gram با معماری نگه می دارند را می بینیم.

فرض کنید یک جمله در corpus داریم: the quick brown fox jumps over the lazy dog، با اندازه پنجره (حداکثر تعداد کلمات در سمت چپ یا راست کلمه مورد نظر) در زیر کلمات. فرض کنید جمله قبلاً subsample شده است و کلمات به شاخصها نگاشت شده اند.

هر یک از کلمات در جمله را target word مینامیم و کلمات درون پنجره که در مرکز آنها target word قرار دارد را 'the' (target word با context words (aluck' هستند و 'the' (target word مینامیم. به عنوان مثال، 'quick' (target word و 'brown' و 'brown' (guick' (target word) با target word) هستند.

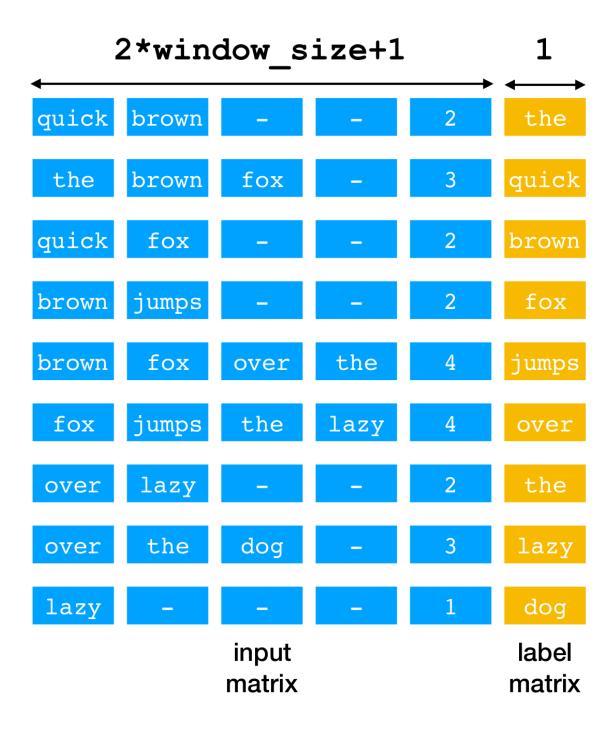
	the	quick	brown	fox	jumps	over	the	lazy	dog
window size	2	2	1	1	2	2	1	2	1

برای skip\_gram، وظیفه پیش بینی context words با توجه به target word است. شاخص هر target word به سادگی تکرار می شود تا با تعداد context words آن مطابقت داشته باشد. این ماتریس ورودی ما خواهد بود.



Skip gram with negative sampling

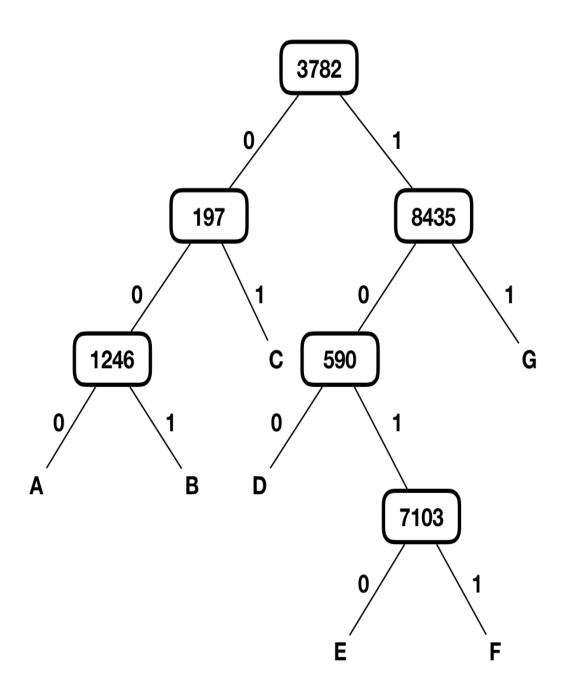
برای cbow، وظیفه پیشبینی target word با توجه به context words است. از آنجایی که هر target word ممکن است دارای تعداد متغیری از context words باشد، لیست context words را به حداکثر اندازه ممکن (اندازه پنجره \* ۲) می رسانیم (pad می کنیم) و اندازه واقعی target word را اضافه می کنیم.



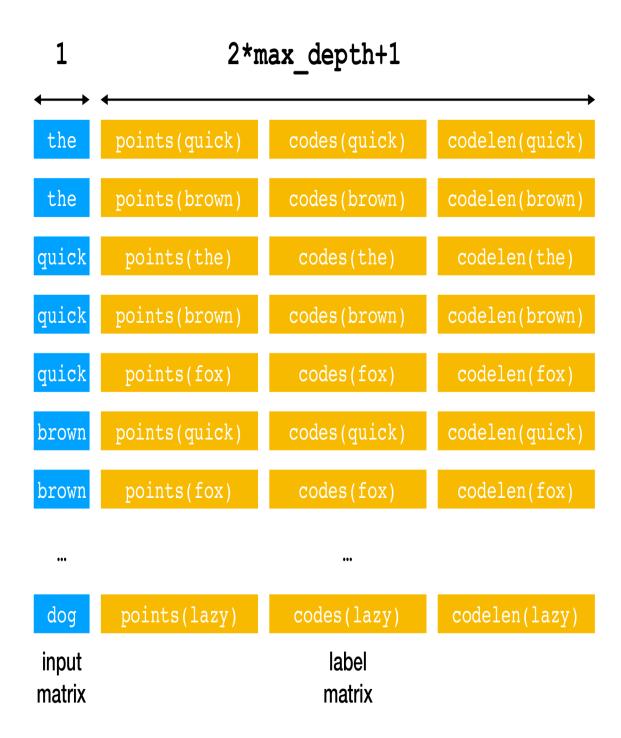
## Continuous bag of words with negative sampling

اگر الگوریتم آموزشی negative\_sampling باشد، ما به سادگی ماتریس برچسب را با شاخصهای کلماتی که باید پیش بینی شوند پر میکنیم: context words برای skip\_gram یا target words برای cbow.

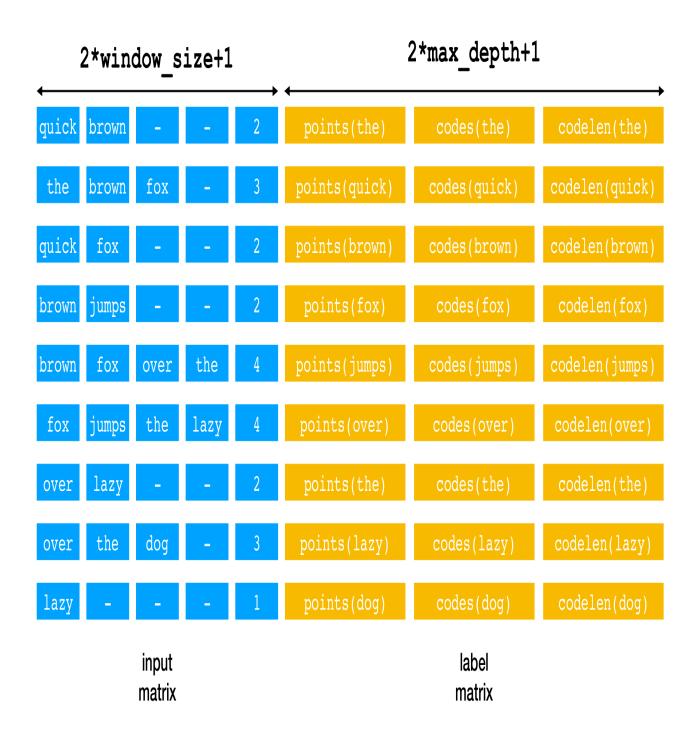
اگر الگوریتم آموزشی hierarchical\_softmax باشد، یک درخت هافمن برای مجموعه کلمات واژگان ساخته می شود. هر کلمه واژگان دقیقاً با یک گره برگ مرتبط است و کلماتی که در negative\_sampling باید پیش بینی شوند، با دنبالهای از کدها و point ها جایگزین می شوند که توسط گره های داخلی در مسیر ریشه به برگ تعیین می شوند. به عنوان مثال، کدها و point های عبارتند از ۷۹۸۲، ۳۷۸۲ ۵۹۰، ۷۹۰۷ و ۲، ۰، ۱، ۰. ماتریس برچسب را با کدها و point های پر (pad) شده (تا حداکثر عمق)، همراه با طول واقعی کدها یا point ها پر می کنیم.



Huffman Tree



Skip gram with hierarchical softmax



Continuous bag of words with hierarchical softmax

به طور خلاصه، یک ماتریس ورودی و یک ماتریس برچسب از یک جمله ورودی خام ایجاد می شود که اطلاعات ورودی و برچسب را برای کار پیشبینی فراهم می کند.

#### تست و خروجيها

برای بعضی از توابع و متدها قسمتی به عنوان test نوشته شده است که بر روی مثال خاصی، آن توابع یا متدها را تست می کند و همچنین بعد از مقداردهی پارامترهای مربوطه برای هرکدام از pytorch یا tensorflow و اجرای آنها، به ازای هر چند مرحله، از مقدار فعلی لرنینگ ریت و لاس (Average یا Total در آن مرحله خروجی گرفته شده و نمایش داده می شود. همچنین برای اجرای tensorflow از اسکریپت word ۲ vec.py و برای اجرای hytorch از اسکریپت run\_training.py استفاده می شود. بدیهی است که به ازای مقادیر مختلف پارامترهای در نظر گرفته شده برای هرکدام، خروجی متفاوت خواهد بود.

#### ساخت فايلهاي خروجي

در هر دو pytorch و tensorflow پس از اجرای اسکریپتهای گفته شده در قسمت قبلی که روی corpus داده شده، آموزش انجام می دهند، از اسکریپت create\_files.py استفاده می کنیم تا فایلهای مورد نیاز برای تست یا شبیه سازی های مورد نظر، نظیر فایلهای tsv برای projector و words-vectors برای ساخت گراف word ۲ برای مساخته شوند.

فایلهای خروجی درون پوشههای out\_word ۲ vec\_pytorch برای pytorch و out\_word ۲ vec\_tensorflow برای tensorflow، قرار می گیرند.

## نزديكترين همسايهها

در هر دو pytorch و tensorflow، اسکریپتی با عنوان nearest\_neighbors.py وجود دارد که پس از انجام دادن عملیاتهای قبلی و ساخت فایلهای خروجی، می توان این اسکریپت را اجرا کرد تا برای ۱۰ کلمه از واژگان به صورت تصادفی، برای هر کلمه، ۲۰ کلمهای که از بقیه به آن نزدیک تر هستند نمایش داده شود.

#### مثال براي كلمه 'عذاب':

```
nearest neighbors to العناب (0.4668243 (العناب مال (العناب (ا
```

شبیهسازی در projector

برای شبیه سازی در projector که tensorflow در نظر گرفته است، می توان فایل های خروجی tsv که در قسمت های قبل گفته شد را در لینک زیر، آپلود کرد.

https://projector.tensorflow.org/

شبیه سازی برای چند نمونه تست که در فایل های پروژه نیز موجود است:

word2vec tensorflow:

arch = 'skip\_gram' algm = 'negative\_sampling' epochs = 1000 batch\_size = 1024 max\_vocab\_size = 0 min\_count = 3 sample = 1e-3 window\_size = 2 hidden\_size = 100 negatives = 2 power = 0. 75 alpha = 0. 025 min\_alpha = 0.0001 add bias = True log per steps = 10000

https://projector.tensorflow.org/?config=https://gist.githubusercontent.com/mehdidn/dfb8ed30d60b0862c8a9c1cc6b4a8c6e/raw/443c8faf04d924f884bfcf1e29af14800a240cc9/word2vec\_tensorflow\_projector

word2vec\_pytorch:

emb\_dimension=100 batch\_size=1024 window\_size=2 negatives=2 iteration=1000 initial\_lr=0.025 min\_count=3

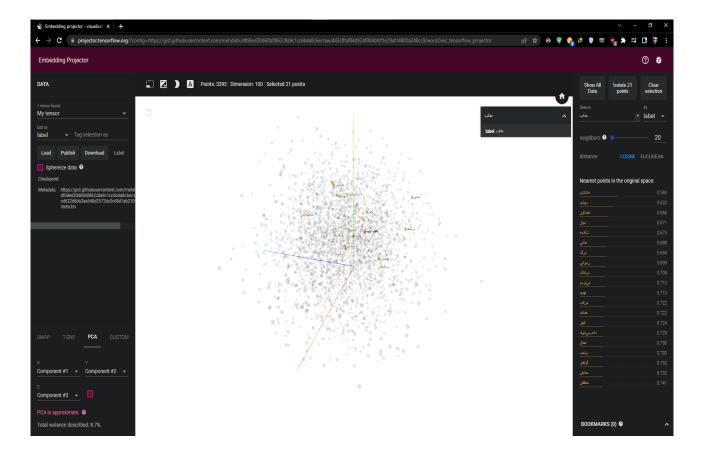
https://projector.tensorflow.org/?config=https://gist.githubusercontent.com/mehdidn/fbbf5cb443eb50751c6a1bea9306bead/raw/805a17f300285aa454f408a853359ccbeff67054/word2vec\_pytorch\_projector

word2vec\_pytorch:

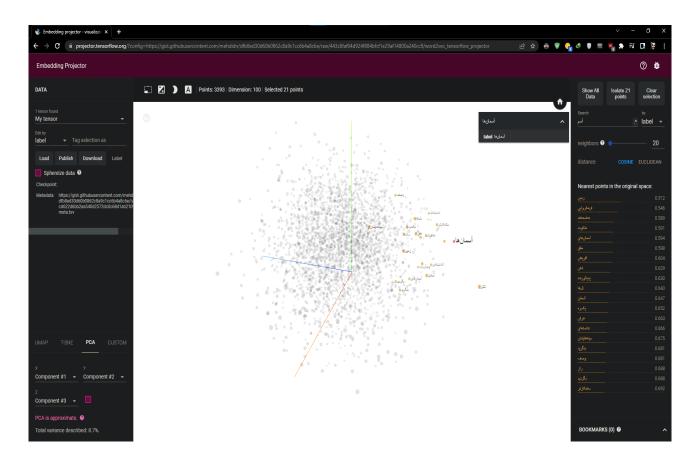
emb\_dimension=100 batch\_size=256 window\_size=5 negatives=5 iteration=100 initial lr=0.025 min count=5

https://projector.tensorflow.org/?config=https://gist. githubusercontent.com/mehdidn/8bdf6eb3d228bd521cd8b7e1bd2f8729/raw/bd8d491a24abdc0a55a016f2adaeb29473d2b8ea/word2vec\_pytorch\_projector min count 5

## مثال برای کلمه 'عذاب' در لینک اول:



# مثال برای کلمه 'آسمانها' در لینک اول:



وب اپ

### ساخت گراف

فایل word ۲ vec\_graph بدست آمده از قسمت word ۲ vec را در پوشه graph-data موجود در پوشه word ۳ vec\_graph موجود در اسکریپت word ۳ vectors نسبت به موارد مورد نظر قرار می دهیم سپس با تنظیم پارامترهای موجود در اسکریپت words-vectors\_to\_edges\_txt.py نسبت به موارد مورد نظر می دهیم سپس با تنظیم پارامترهای موجود در اسکریپت می شود، نزدیکترین کلمات را تا چه حدی در نظر بگیریم تا بین این کلمات، یال در نظر بگیریم.

به عنوان مثال اگر از threshold صرف نظر کنیم و num\_nearest\_neighbors را ۱۵ مقداردهی کنیم آنگاه برای هر کلمه موجود در واژگان، بین آن کلمه و ۱۵ نزدیک ترین همسایه آن یال در نظر گرفته می شود، یعنی از کلمه فعلی به ۱۵ نزدیک ترین همسایه آن out-degree در گراف است، ۱۵ تا out-degree دارد که همسایه آن out-degree متصل می شود یا به عبارت دیگر هر کلمه که به عنوان گره در گراف است، ۱۵ تا out-degree دارد که نشان دهنده ۱۵ نزدیک ترین همسایه آن کلمه است و به هر یک از این ۱۵ کلمه، ۱ عدد in-degree اضافه خواهد شد که همین کلمه یا همان گره فعلی است.

همچنین اگر به عنوان مثال از num\_nearest\_neighbors صرف نظر کنیم و threshold را ۹. ۰ مقداردهی کنیم، برای هم کلمه، تنها به کلمه ای یال خواهیم داشت که شباهت آن به کلمه یا همان گره فعلی بیشتر از ۹. ۰ باشد و آنهایی که شباهتشان کمتر از این مقدار باشد یا به عبارتی فاصله آنها بیشتر از مقدار در نظر گرفته شده باشد را نادیده می گیرد.

بنابراین پس از اجرای اسکریپت words-vectors\_to\_edges\_txt.py در پوشه graph-data فایلی با نام words-vectors\_to\_edges\_txt.py به وجود خواهد آمد که نشان دهنده یالهای گراف است. به این صورت که یک گره در سمت چپ نوشته شده و سپس نزدیکترین همسایههای آن در سمت راست نوشته شدهاند و به این معناست که بین گره سمت چپ و هر گره سمت راست، که هر کدام کلمه هستند، یال وجود دارد. بنابراین گرهها یا همان کلمات سمت راست برای گره یا همان کلمه سمت چپ برای هر یک از گرههای سمت راست، یک in-degree محسوب می شود.

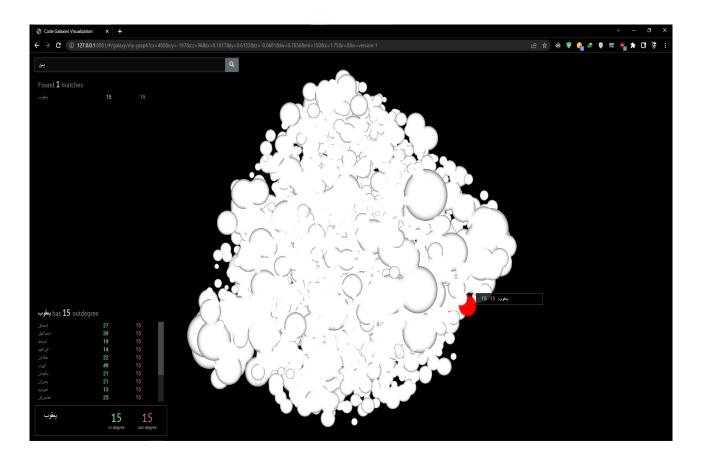
#### نحوه اجراي وب اپ

دستورالعمل کامل اجرای وب اپ در فایلی با نام how to run web app.txt آمده است. بدیهی است که ابتدا باید پیش نیازهایی مثل annoy، کتابخانه و موارد دیگر نصب شده باشند.

اینک فایل how to run web app.txt:

https://github.com/mehdidn/persian\_word2vec/blob/main/how%20to%20run%20web%20app.txt

# مثال برای کلمه 'یعقوب' در وب اپ:



# مثال برای کلمه 'عذاب' در وب اپ:

