

## دوره آموزشی پردازش زبان طبیعی (NLP)

تمرين پنجم

مهلت تحویل:

۲۰ شهریورماه ۱۴۰۰



در این تمرین قصد داریم با استفاده از مجموعه داده Microsoft Research Paraphrase Corpus یک شبکه سیامس مبتنی بر شبکه  $^{1}$  به ترتیب از RNN برای Paraphrase Identification آموزش دهیم. برای دسترسی به مجموعه داده آموزش  $^{7}$ ، ارزیابی و آزمون  $^{4}$  به ترتیب از دستورات زیر استفاده کنید. ستونهای این مجموعه داده به ترتیب زیر هستند:

sentence2 , sentence1 id2 id1 label

این ستونها به ترتیب برچسب مجموعه داده، شناسه جمله اول، شناسه جمله دوم، جمله اول و جمله دوم هستند.

```
!gdown --id 17eLq5Ng5yfbX9tLq2tdiOdscO0ea8xK5
!gdown --id 1Y-68UagW14hwJXNyaR2HnML5jEwvjQlj
!gdown --id 1P_HLLvGq15gsgD15P6QYrHkTlkcytMdr
```

در واقع هدف وظیفه Paraphrase Identification در پردازش زبان طبیعی این است که بررسی کنیم آیا دو جمله موجود در مجموعه داده یک مفهموم را منتقل می کنند و یا به عبارتی آیا دو جمله بازنویسی شده یکدیگر هستند یا خیر. در صورتی که دو جمله بازنویسی شده یکدیگر باشند برچسب داده برابر با یک و در غیر این صورت صفر خواهد بود.

نکته ۱: برای پیادهسازی این تمرین می توانید از کتابخانههای TensorFlow ، Keras و یا PyTorch استفاده کنید.

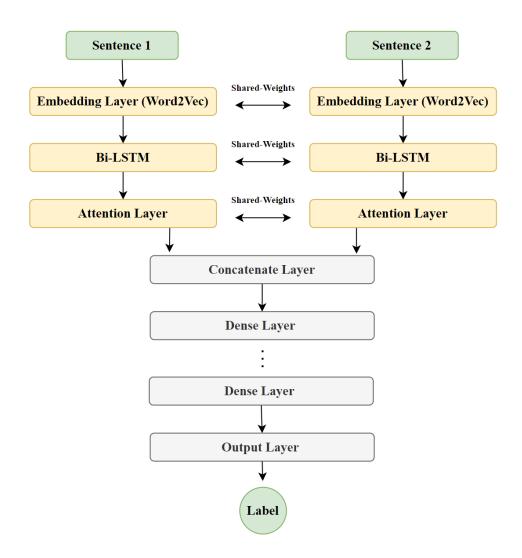
نکته ۲: در این تمرین قرار است از معماری شبکه سیامس استفاده شود. در معماری شبکههای مبتنی بر شبکه سیامس، دو شبکه موازی با معماری یکسان استفاده و وزنها بین دو شبکه موازی به اشتراک گذاشته می شود.

<sup>2</sup> Train

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> Siamese

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> Validation

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup> Test



سوال ۱) در معماری شبکه این تمرین قصد داریم از بازنمایی Word2Vec مدل skip-gram استفاده کنیم. در این قسمت مدل skip-gram مدل از معماری شبکه این تمرین قصد داریم از بازنمایی کلمات موجود در پیکره را دخیره skip-gram را بر روی مجموعه داده آموزشی که در اختیارتان قرار گرفته آموزش دهید. کنید تا در قسمت بعد به عنوان ماتریس وزنها برای آموزش شبکه مورد استفاده قرار دهید.

نکته ۳: لینک دسترسی به فایل بازنمایی کلمات را پس از ذخیره در درایو خود در فایل کولب تمرین قرار دهید تا در صورت نیاز هنگام تصحیح تمرین مورد استفاده قرار گیرد.

سوال ۲) در این قسمت شبکهای با معماری فوق را با استفاده از مجموعه داده آموزش آموزش دهید و معیارهای recall 'precision و recall 'precision و recall 'precision و recall 'precision را برای مجموعه داده آزمون گزارش دهید. توجه کنید که معیارهای recall 'precision و recall 'precision را دوبار محاسبه کنید یک بار با این فرض که لیبل هدف است و یکبار با این فرض که لیبل صفر لیبل هدف است. سپس میانگین مقادیر recall 'precision و هم به صورت macro گزارش کنید. مقدار loss function و هم به صورت محادری رسم کنید.

نکته ۴: پیدا کردن مقادیر بهینه پارامترها و تعداد لایههای Dense بعد از لایه Concatenate برای آموزش شبکه به عهده شما میباشد.

نکته ۵: بهترین مدل را با استفاده از accuracy مدل بر روی مجموعه داده ارزیابی انتخاب کنید و در درایو خود ذخیره کنید. لینک دسترسی به آن را در فایل کولب تمرین قرار دهید تا در صورت نیاز هنگام تصحیح تمرین مورد استفاده قرار گیرد.

سوال ۳) در معماری شبکه برای سوال قبل از شبکه مکرر Bi-LSTM استفاده شد. در این قسمت لایه Bi-LSTM را یک بار با لایه LSTM و یکبار با لایه GRU جایگزین کنید. معیارهای ارزیابی خواسته شده در سوال ۲ را برای مجموعه داده آزمون برای هر دو LSTM معماری جدید گزارش کنید. مانند سوال ۲ مقدار loss function و loss function تمام ایپاکها در زمان آموزش شبکه را برای داده آموزش و ارزیابی در نموداری رسم کنید.

نکته ۶: بهترین مدل را برای هر دو معماری جدید با استفاده از accuracy مدل بر روی مجموعه داده ارزیابی انتخاب کنید و در درایو خود ذخیره کنید. لینک دسترسی به آن را در فایل کولب تمرین قرار دهید تا در صورت نیاز هنگام تصحیح تمرین مورد استفاده قرار گیرد.

**سوال ۴)** نتایج سوال ۲ و سوال ۳ را با هم مقایسه کنید و تحلیلی از آن بنویسید.

سوال ۵) (سوال امتیازی اضافه) وزنهای لایه Attention را به بهترین نحو در نموداری نمایش دهید و تحلیل خود را از آن بنویسید.