

# گزارش پروژه نهایی درس شبکه عصبی

استاد : دکتر عبدوس سید سروش مجد شماره دانشجویی

4..444171

اسفند ماه ۱۴۰۰

# آمادهسازی دادهها

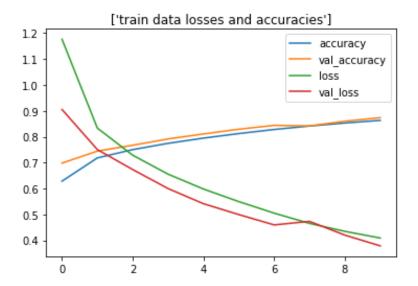
از دادههای پوشه اول ارائه شده (csh101) برای مسئله استفاده کردیم. به دلیل اینکه لیبلها عددی نبودند ما آنها را عددی کردیم که تعداد این لیبلها ۳۵ عدد بود. جمع کل ستونها ۳۷ تا بود که ستون لیبلها و باقی ستونها را در دو متغیر جداگانه ریختیم. به دلیل اینکه دادهها نرمال نبودند و دارای اسکیل متفواتی بودند (یک سری خیلی کوچک بودند) آنها را با تابع MinMaxScaler نرمالسازی کردیم. همچنین دادههایمان را به صورت sequence درآوردیم، به این صورت که هر ۶۰ ردیف از دادهها را به عنوان شهر نظر گرفتیم. سپس دادهها را sethape کرده و به دادههای آموزش و تست تقسیم بندی کردیم.

### مرحله اول

شبکههای حافظه ی کوتاهمدت بلند یا LSTM نوعی از شبکههای عصبی بازگشتی هستند که یادآوری دادههای گذشته در آنها آسان تر شده است. مشکل گرادیان کاهشی که در شبکه عصبی بازگشتی وجود داشت نیز در این شبکهها حل شده. شبکههای LSTM برای مسائل ردهبندی، پردازش و پیشبینی سریهای زمانی با استفاده از برچسبهای زمانی مدتهای نامعلوم مناسبند. این شبکه مدل را با استفاده از انتشار رو به عقب آموزش میدهد.مدل LSTM ما از یک لایه ۱۰۰ یونیتی تشکیل شده است و همچنین دلیل استفاده از tropout این over fitting می شبکه زیاد است و میخواهیم بعضی از نورونها خاموش شود تا دچار loss است که تعداد نورونهای شبکه زیاد است و میخواهیم بعضی از نورونها خاموش شود تا دچار loss نشویم. همچنین دلیل استفاده از Dense با تعداد ۳۵ یا تعداد ۲۳ است که ۳۵ لیبل داریم. تابع Valid و Train بودن مسئله Valid و Categorical cross entropy است. دقت دادههای Valid و شکلهای زیر نشان داده شده است.

```
- loss: 1.1582 - accuracy: 0.6352 - val_loss: 0.8549 - val_accuracy: 0.7123
- loss: 0.8259 - accuracy: 0.7196 - val_loss: 0.7281 - val_accuracy: 0.7480
- loss: 0.7219 - accuracy: 0.7523 - val_loss: 0.6488 - val_accuracy: 0.7733
- loss: 0.6527 - accuracy: 0.7745 - val_loss: 0.6148 - val_accuracy: 0.7863
- loss: 0.6019 - accuracy: 0.7930 - val_loss: 0.5673 - val_accuracy: 0.8037
- loss: 0.5430 - accuracy: 0.8161 - val_loss: 0.5022 - val_accuracy: 0.8311
- loss: 0.4970 - accuracy: 0.8329 - val_loss: 0.4690 - val_accuracy: 0.8379
- loss: 0.4627 - accuracy: 0.8446 - val_loss: 0.4198 - val_accuracy: 0.8574
- loss: 0.4300 - accuracy: 0.8563 - val_loss: 0.3985 - val_accuracy: 0.8676
```

نمودار Accuracy و Loss برای دادههای Train و Test:



با توجه به اینکه دادهها پشت سر هم ضبط شدهاند بهتر است دادهها را به شکل time step به شبکه دادیم.

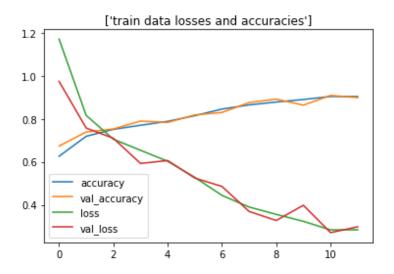
### مرحله دوم

یکی از کارهایی که شبکه عصبی cnn انجام می دهد استخراج ویژگی است. به این معنی که داده هایمان را به ابعاد بالاتری منتقل می کند و همچنین ویژگی های بهتری از داده استخراج می کند که با استفاده از آنها می توانیم داهته باشیم و انتظار داریم با اعمال یک لایه کانولوشن قبل از لایه LSTM دقت بیشتری نسبت به LSTM خالی داشته باشیم. تعداد peature map های لایه اول ۶۴ است و لایه دوم ۶۴ است. همچنین از یک لایه کانی داشته باشیم. تعداد ویژگی هایمان کاهش پیدا کند. سپس دو لایه T۰۰ لایم با تعداد ویژگی هایمان کاهش بیدا کند. سپس دو لایه multy class با توجه به soling بودن ویک لایه ویک لایه ویک لایه ویک تا کلاس داریم) قرار دارد. تابع soling با توجه به categorical cross entropy است.

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv1d (Conv1D)	(None, 60, 64)	11584
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 60, 64)	20544
lstm (LSTM)	(None, 60, 200)	212000
lstm_1 (LSTM)	(None, 200)	320800
dense (Dense)	(None, 35)	7035

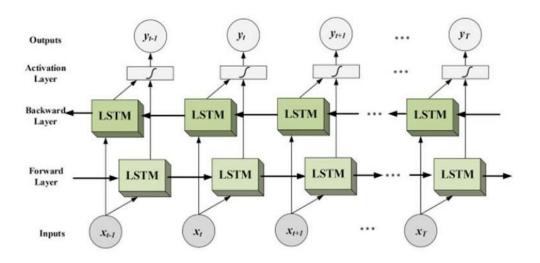
Total params: 571,963 Trainable params: 571,963 Non-trainable params: 0

#### نمودار Accuracy و Loss برای دادههای Train و Test:



### مرحله سوم

شبکه LSTM دو طرفه یا Bi-Directional LSTM دقت بهتری نسبت به LSTM ساده مهیا می کند و همانند LSTM ساده برای مسائل sequential کاربرد دارد. در این شبکه داده train ورودی از هر دو طرف یعنی "گذشته به آینده" و "آینده به گذشته" وارد می شود. در این بخش می خواهیم عملکرد این شبکه را بر روی داده هایمان بسنجیم و انتظار داریم در نتایج بهبود حاصل شود.



شبکه Bi-Directional LSTM

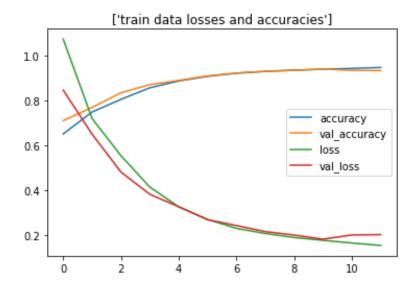
#### مدل ما: دولایه کانولوشن ۴۴تایی، یک لایه max\_pooling، دولایه BI-LSTM و لایه خروجی

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv1d (Conv1D)	(None, 60, 64)	11584
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 60, 64)	20544
<pre>max_pooling1d (MaxPooling1D )</pre>	(None, 8, 64)	0
bidirectional (Bidirectiona 1)	(None, 8, 512)	657408
<pre>bidirectional_1 (Bidirectio nal)</pre>	(None, 512)	1574912
dense (Dense)	(None, 35)	17955

Total params: 2,282,403 Trainable params: 2,282,403 Non-trainable params: 0

```
- loss: 1.0726 - accuracy: 0.6499 - val_loss: 0.8454 - val_accuracy: 0.7094
- loss: 0.7187 - accuracy: 0.7478 - val_loss: 0.6488 - val_accuracy: 0.7682
- loss: 0.5527 - accuracy: 0.8042 - val_loss: 0.4801 - val_accuracy: 0.8333
- loss: 0.4129 - accuracy: 0.8557 - val_loss: 0.3808 - val_accuracy: 0.8698
- loss: 0.3253 - accuracy: 0.8861 - val_loss: 0.3253 - val_accuracy: 0.8887
- loss: 0.2685 - accuracy: 0.9068 - val_loss: 0.2675 - val_accuracy: 0.9085
- loss: 0.2289 - accuracy: 0.9204 - val_loss: 0.2416 - val_accuracy: 0.9213
- loss: 0.2059 - accuracy: 0.9288 - val_loss: 0.2142 - val_accuracy: 0.9292
- loss: 0.1880 - accuracy: 0.9344 - val_loss: 0.1991 - val_accuracy: 0.9332
- loss: 0.1754 - accuracy: 0.9383 - val_loss: 0.1806 - val_accuracy: 0.9393
- loss: 0.1636 - accuracy: 0.9419 - val_loss: 0.1992 - val_accuracy: 0.9334
```

#### نمودار Accuracy و Loss برای دادههای Train و Test:



مشاهده می کنیم که دقت به ۹۳ درصد رسید و این پیشرفت با توجه به داده ۳۰۰ هزار تایی قابل توجه به نظر می رسد. دقت بر روی دادههای تست:

# لینک کدها برای مراحل به ترتیب:

https://colab.research.google.com/drive/19slURClE1S675p6EMLu\_baYBglR5gFal?usp=sharing&authuser=2#scrollTo=TMtDDp6sLTpb

https://colab.research.google.com/drive/19JTF8L2Ff6DpQepBrRJ1T1mlzfzcq2UD# scrollTo= Uw1Qzrs7t65

https://colab.research.google.com/drive/1F2F4OlEeKrjA5qPhBncl1fAivaTQB-Ax#scrollTo=MCE9PNYN0X7W