LSTM 실습

https://youtu.be/rWq1ti9J24I





Contents

주제



주제

• LSTM을 이용한 주가 **예측 모델**

• LSTM : RNN의 vanishing gradient 문제를 해결한 신경망

• 10일치의 데이터를 이용해 다음 5일 후의 종가를 예측하는 모델

1일 2일 3일 4일 5일 6일 7일 8일 9일 10일 1일 2일 3일 4일 5일

• 1일 후의 종가를 예측하지 않는 이유?



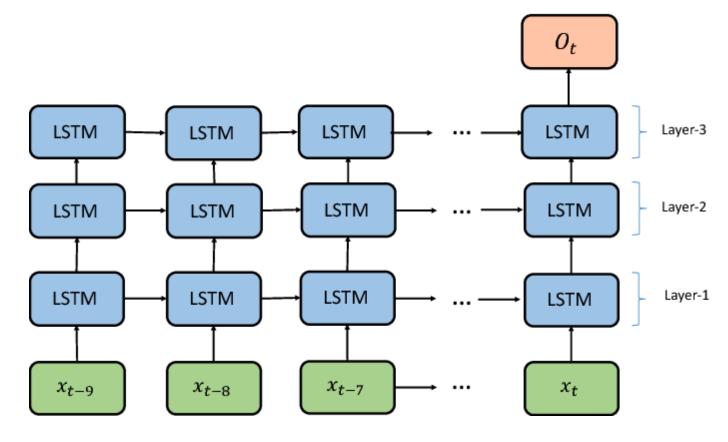
Shallow / Deep copy

- >>> a = [[1,2],[3,4]]
- >>> b = copy.copy(a)
- >>> a[1].append(5)
- >>> a
- [[1, 2], [3, 4, 5]]
- >>> b
- [[1, 2], [3, 4, 5]]

- >>> a = [[1,2],[3,4]]
- >>> b = copy.deepcopy(a)
- >>> a[1].append(5)
- >>> a
- [[1, 2], [3, 4, 5]]
- >>> b
- [[1, 2], [3, 4]]



- N_layers
- Stacked LSTM





Dropout

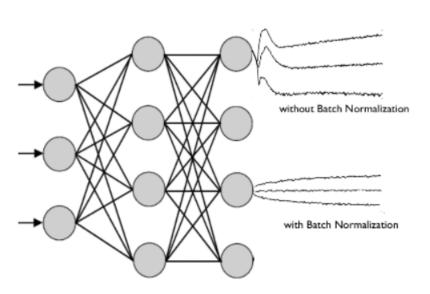
 신경망의 뉴런을 부분적으로 생략하여 모델의 과적합을 해결해주는 방법

• train의 loss ↓ 그러나, test의 loss ↑





- Use_bn
- Bn: Batch normalization
- 신경망 안에 평균과 분산을 조정하는 과정이 포함되어 'Internal Covariance Shift(내부 공변량 변화)' 문제를 해결하는 방법
- 네트워크의 각 레이어나 Activation 마다 입력값의 분산이 달라지는 현상





- Len(dataset)
- Dataset = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]Len(dataset) = 10?

 $X_frames = 3$

 $Y_frames = 1$

=> Len(dataset) - $(x_frames + y_frames) + 1$ 10 - (3 + 1) + 1 = 7



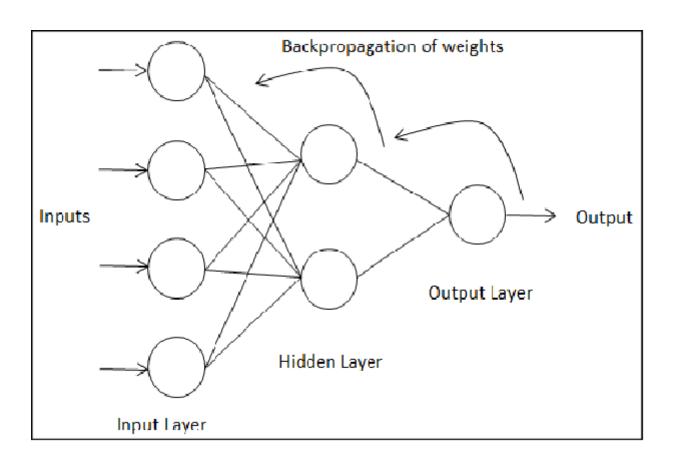
__getitem___

| X_frames + idx | X_frames | X_frames | X_frames | X_frames | X_frames | X_frames | Y_frames | Y_

- 1 $\log(1) \log(2) = > \log(1/2)$
- 1 log(1) log(2)
- 2 log(2) log(2)
- 2 log(2) log(2)
- 10 $\log(10) \log(20)$ => $\log(10 / 20) = \log(1 / 2)$
- 10 log(10) log(20)
- 20 log(20) log(20)
- 20 log(20) log(20)

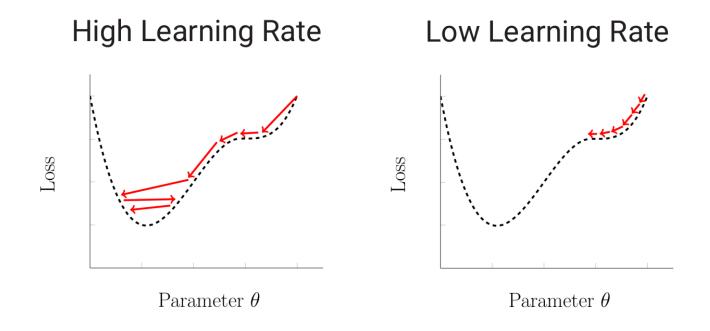


- Back propagation
- 역방향으로 진행하며 가중치를 갱신함
- => 효율적인 loss 계산





- Optimization
- loss가 가장 작은 (기울기가 0인) 곳을 찾기 위함





Q&A

