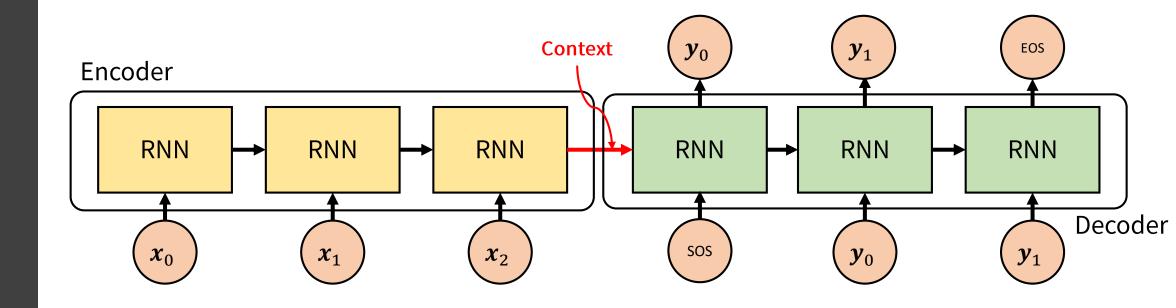


Chapter 07. 맥락을 파악하는 Attention 기법

STEP1. Attention 기법의 이해

Sequence-to-sequence model



Seq2seq 모델은 번역 문제를 학습하기 위해 널리 사용되고 있는 RNN 구조이다.



영어 문장의 데이터화

단어 분리, 문장부호 제거

What a beautiful place!



['what', 'a' , 'beautiful', 'place']

Tokenizer



[4, 1, 235, 612]

Embedding *

$$\begin{bmatrix} 0.4 & 0.7 & -0.5 & -0.5 \\ -0.5 & -0.7 & 0.7 & -0.9 \\ 0.9 & 0.3 & 0.4 & 0.1 \\ 0.7 & -0.6 & 0.3 & 0.6 \end{bmatrix}$$

영어 문장을 데이터화 하기 위해서는, Tokenizer와 Embedding이 필요하다.



한글 문장의 데이터화

형태소 분석, 문장부호 제거

이것은 사과입니다.



['이것', '은' , '사과', '입니다']

Tokenizer



[4, 1, 235, 612]

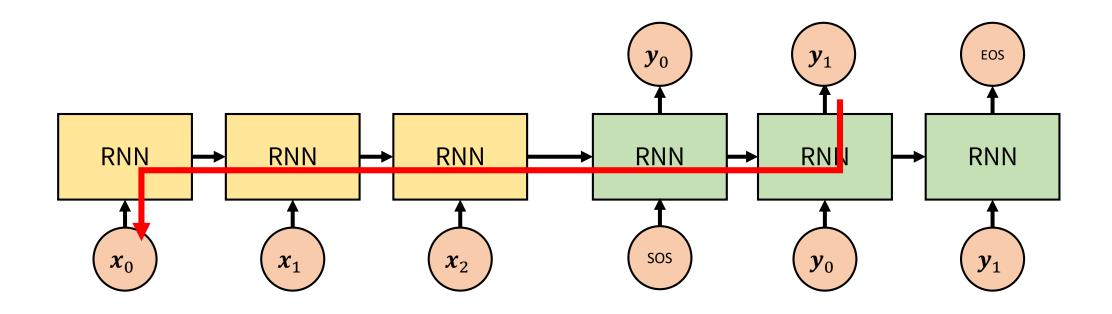
Embedding

$$\begin{bmatrix} 0.4 & 0.7 & -0.5 & -0.5 \\ -0.5 & -0.7 & 0.7 & -0.9 \\ 0.9 & 0.3 & 0.4 & 0.1 \\ 0.7 & -0.6 & 0.3 & 0.6 \end{bmatrix}$$

한글 문장의 경우, 띄어쓰기 만으로 단어를 구분하지 않고 형태소 분석이 필요하다.



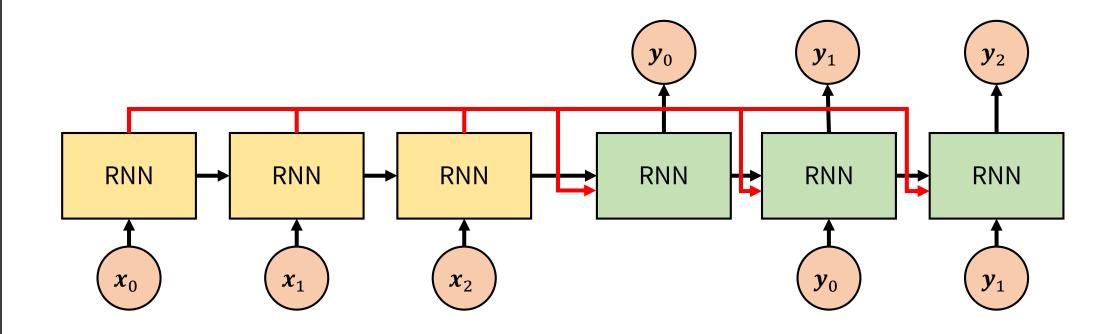
Gradient Vanishing in RNN



입출력 연관 관계가 너무 멀리 떨어져 있으면 기울기 소실이 일어나 잘 학습되지 않는다.



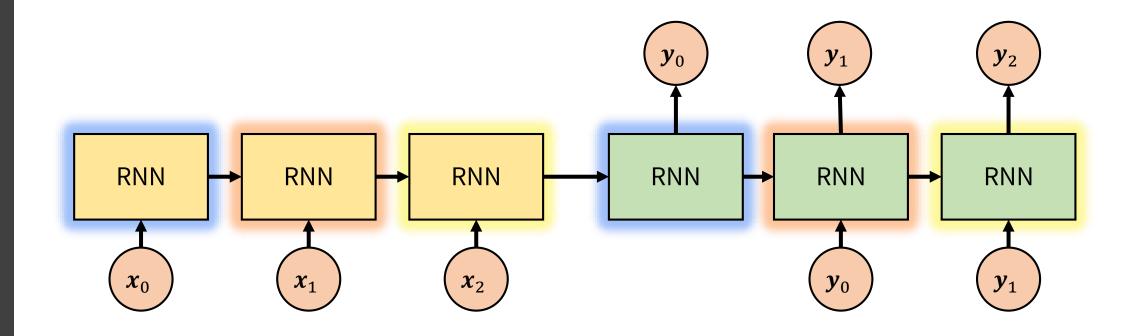
No more gradient vanishing!



이렇게 모든 Encoder hidden state를 모아서 Decoder로 각각 전달하면 기울기 소실을 해결할 수 있을 것이다. 이 구조를 어떻게 하면 효율적으로 구성할 수 있을까?



Attention!



Decoder 단에서 어떤 Encoder 정보에 '집중'해야 하는지 알 수 있다면, 도움이 될 것이다. 이것이 Attention mechanism의 기본 아이디어!

