

RNN:

Recurrent

Neural Networks

feat. GPT

차례

- 요즘 인공지능 이야기
- 생활 속 인공지능
- 인공지능과 4차산업혁명
- 인공지능 어떻게?
- 뉴런과 학습, 그리고 신경망
- 선형회귀와 논리회귀
- 딥러닝
- CNN과 RNN 이해하기

csv 파일

7, 6, 42

$$\underset{\text{입력}}{7 \times 6} \rightarrow \underset{\text{정답}}{42}$$

이전에 어떤 구구단을 말했는지 관계없다.

“

과 →

입력

정답

“

동해물과 → 백

입력

정답

1. 동해물과 백두산이 마르고 닳도록
하느님이 보우하사 우리나라 만세
무궁화 삼천리 화려 강산
대한 사람 대한으로 길이 보전하세

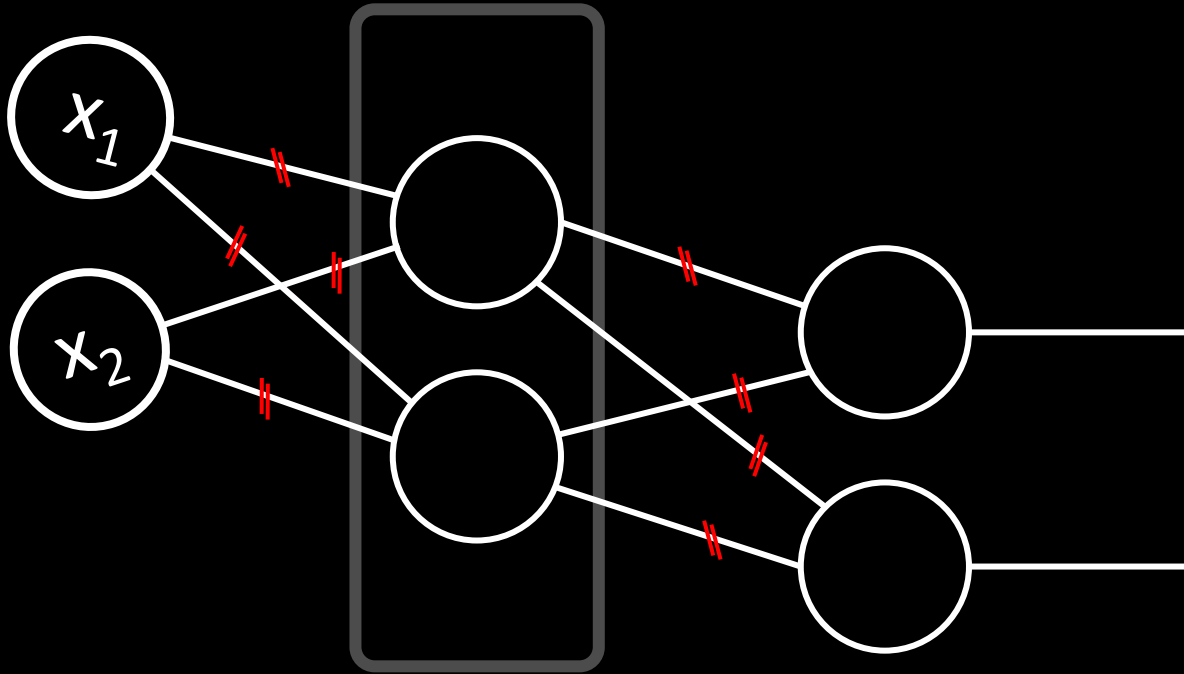
“무슨 말인지 알겠어?”

“

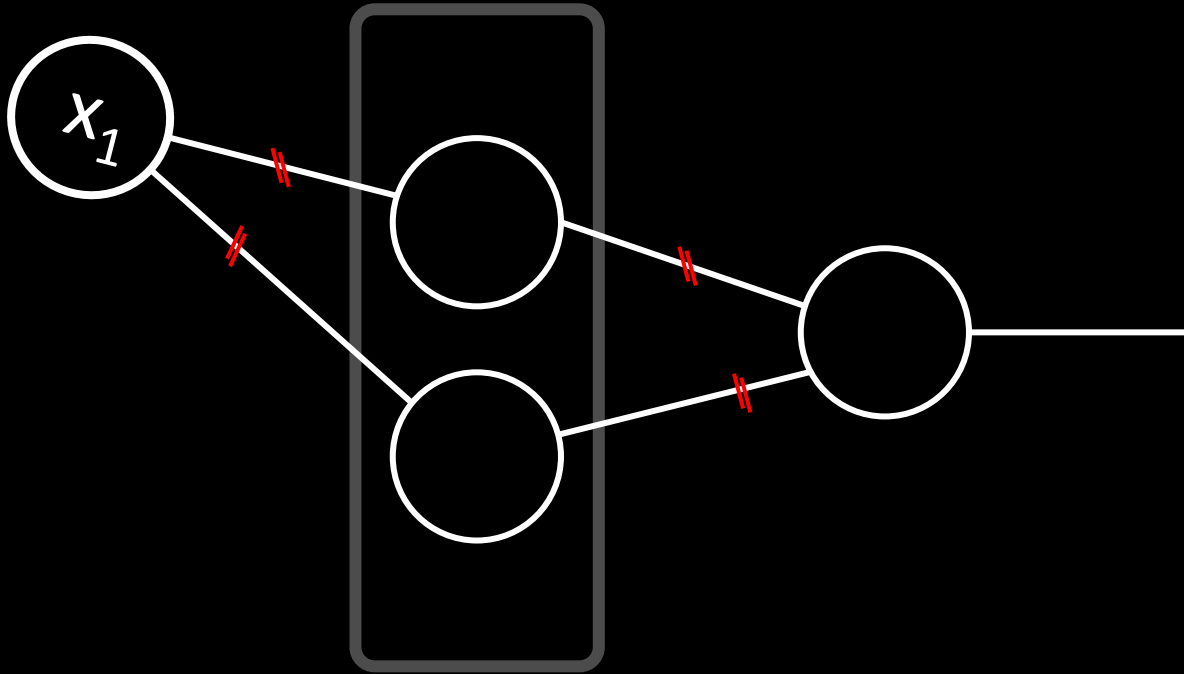
이전 내용을 기억하는 법

지금 **상태**에 따라
다음에 나올 내용이 달라진다.

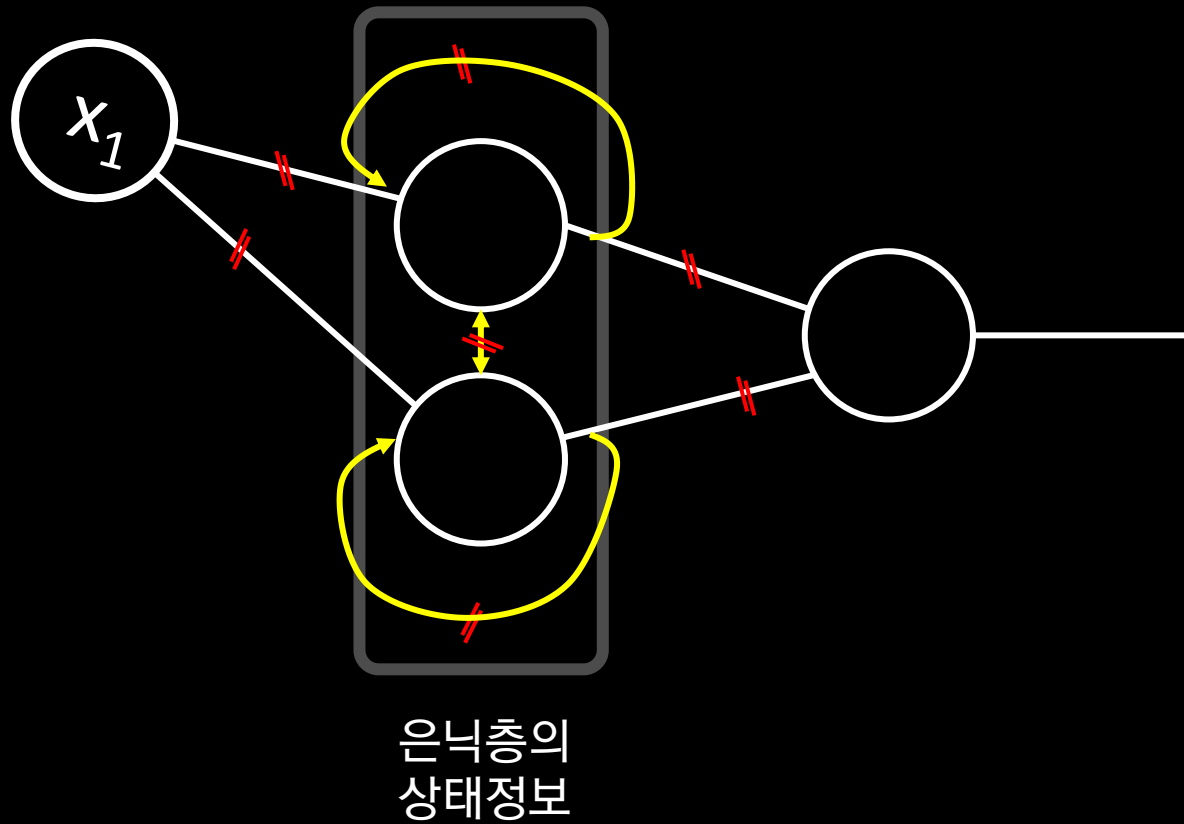
은닉 층



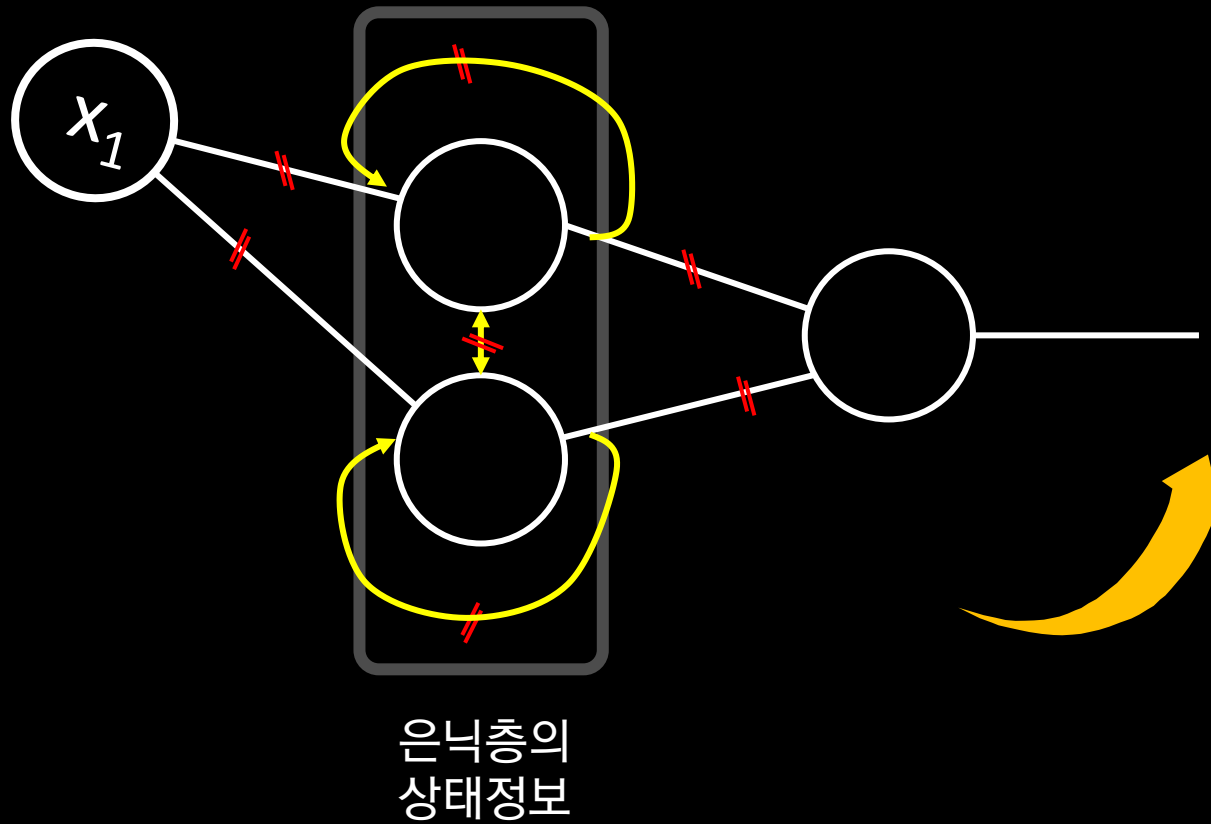
은닉 층



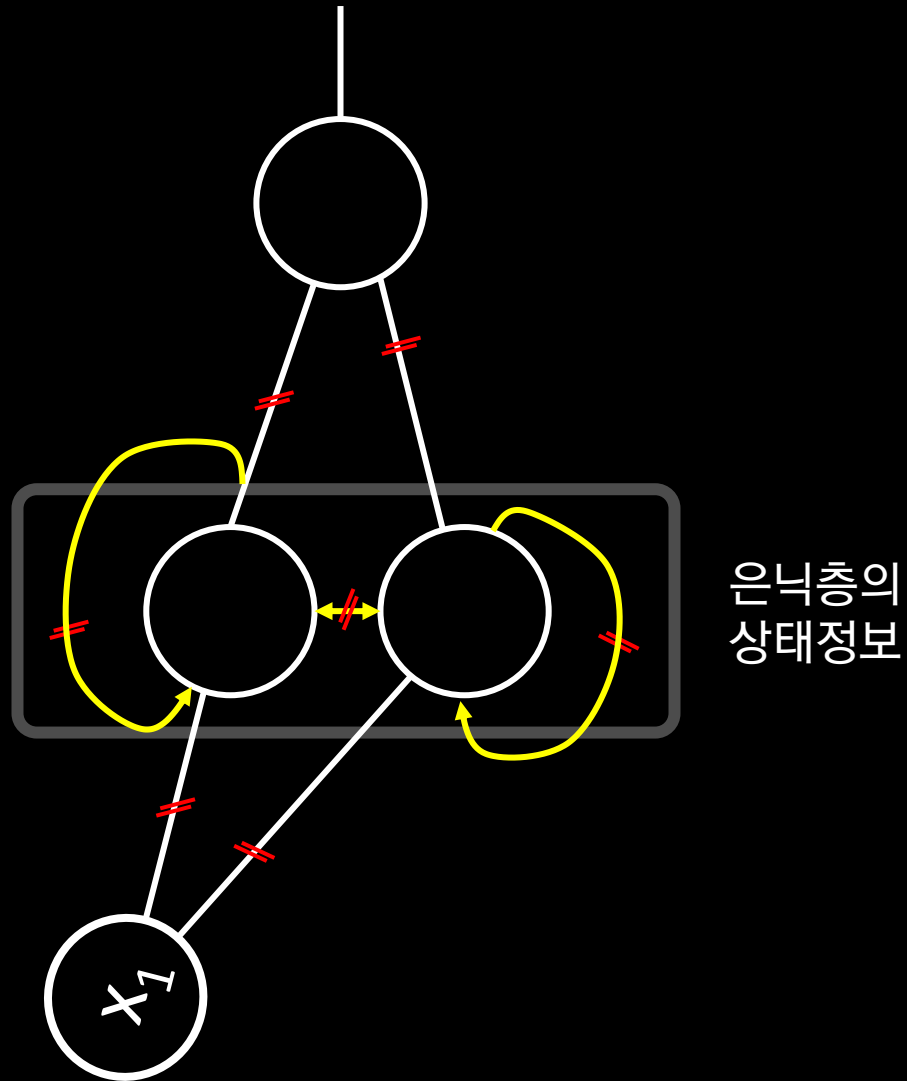
순환 신경망 Recurrent Neural Networks



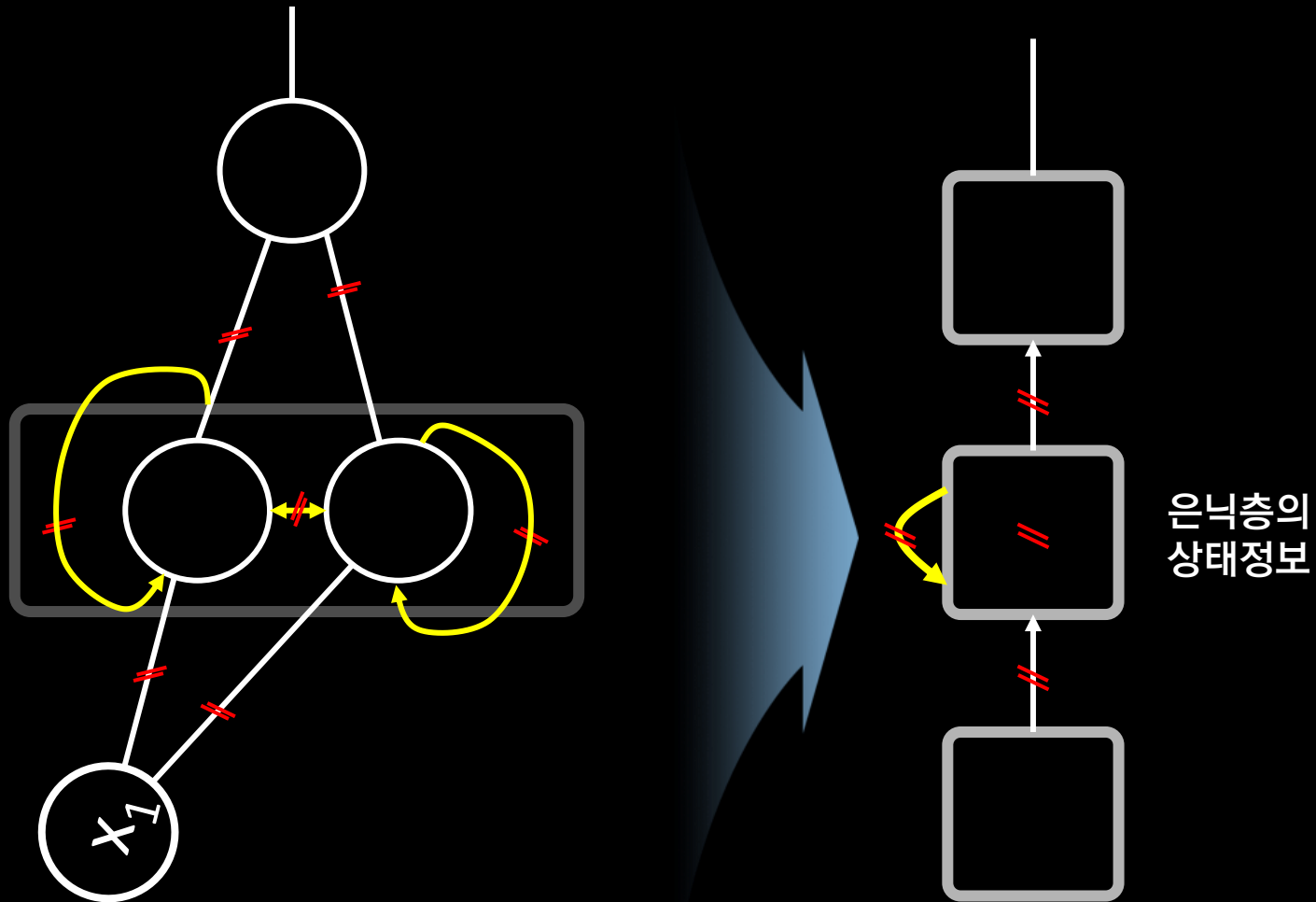
순환 신경망 Recurrent Neural Networks

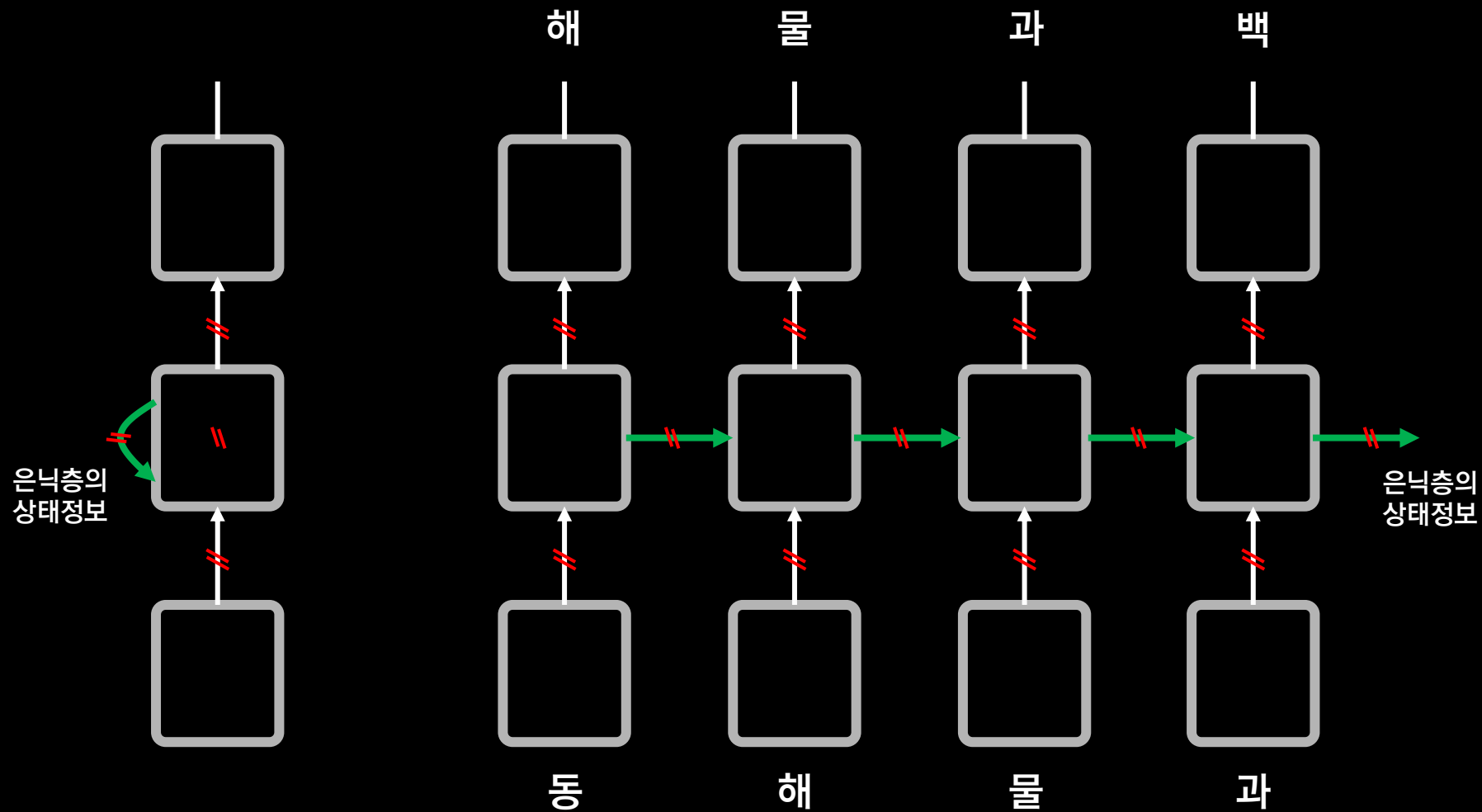


순환 신경망 Recurrent Neural Networks



순환 신경망 Recurrent Neural Networks



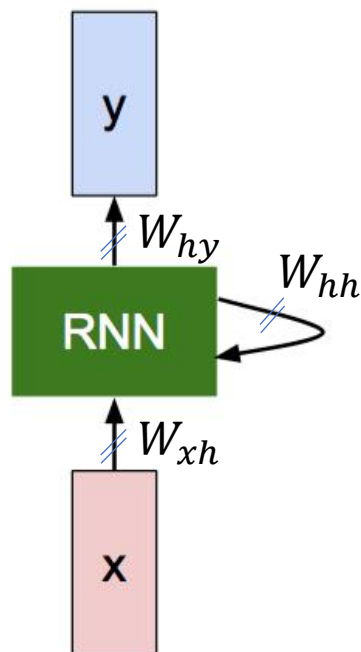


Unfolded

바닐라 아이스크림

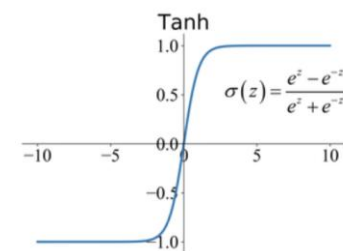
(Vanilla) Recurrent Neural Network

The state consists of a single “hidden” vector h :



$$h_t = f_W(h_{t-1}, x_t)$$

현재 상태 이전 상태 입력



$$h_t = \tanh(W_{hh}h_{t-1} + W_{xh}x_t)$$

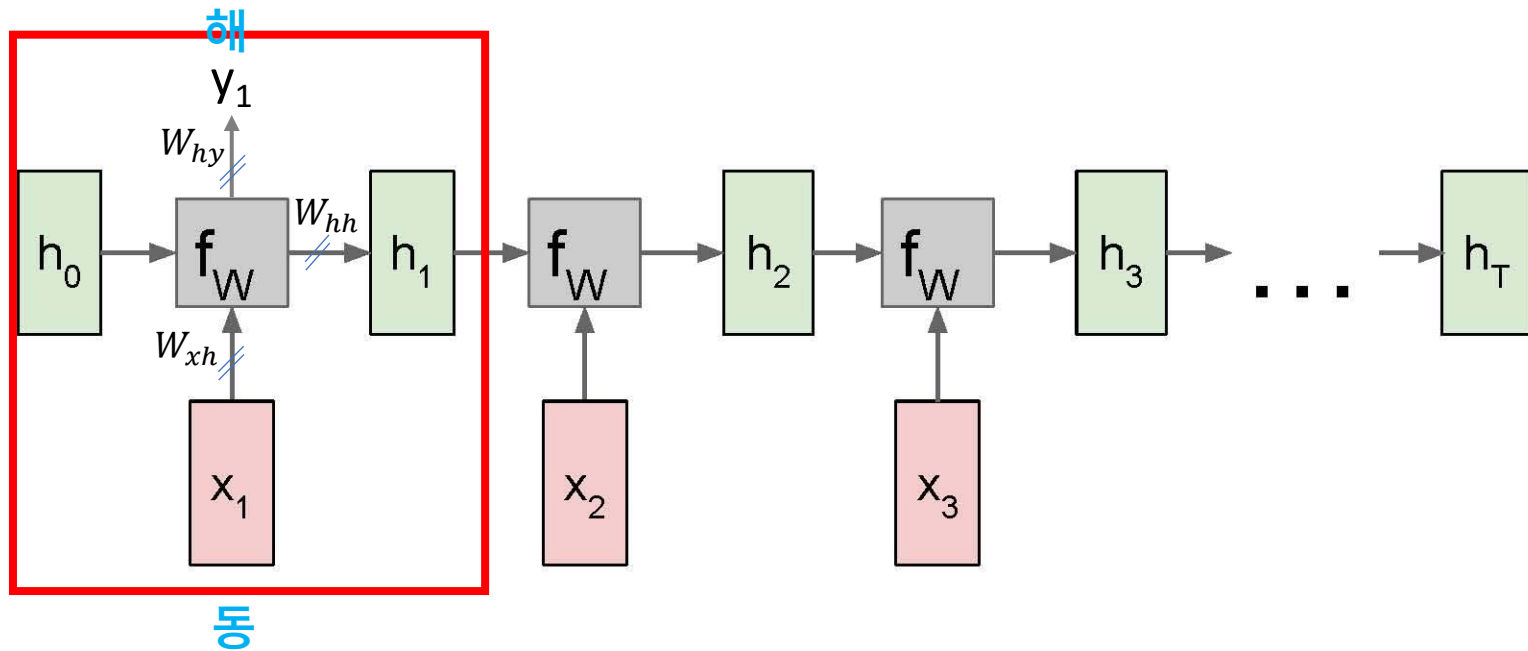
$$y_t = W_{hy}h_t$$

RNN: Computational Graph (Unfolding)

$$h_1 = f_w(h_0, x_1)$$

$$h_1 = \tanh(W_{hh}h_0 + W_{xh}x_1)$$

$$y_1 = W_{hy}h_1$$

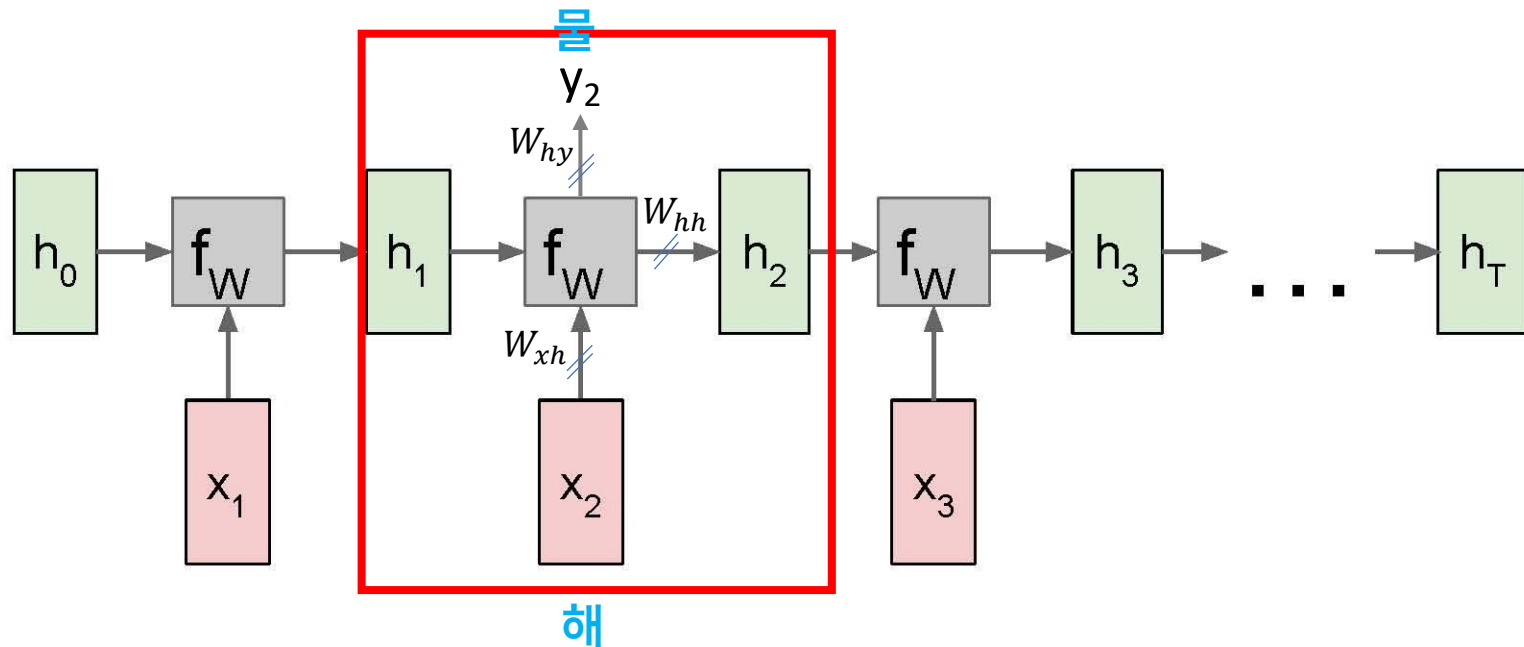


RNN: Computational Graph (Unfolding)

$$h_2 = f_w(h_1, x_2)$$

$$h_2 = \tanh(W_{hh}h_1 + W_{xh}x_2)$$

$$y_2 = W_{hy}h_2$$

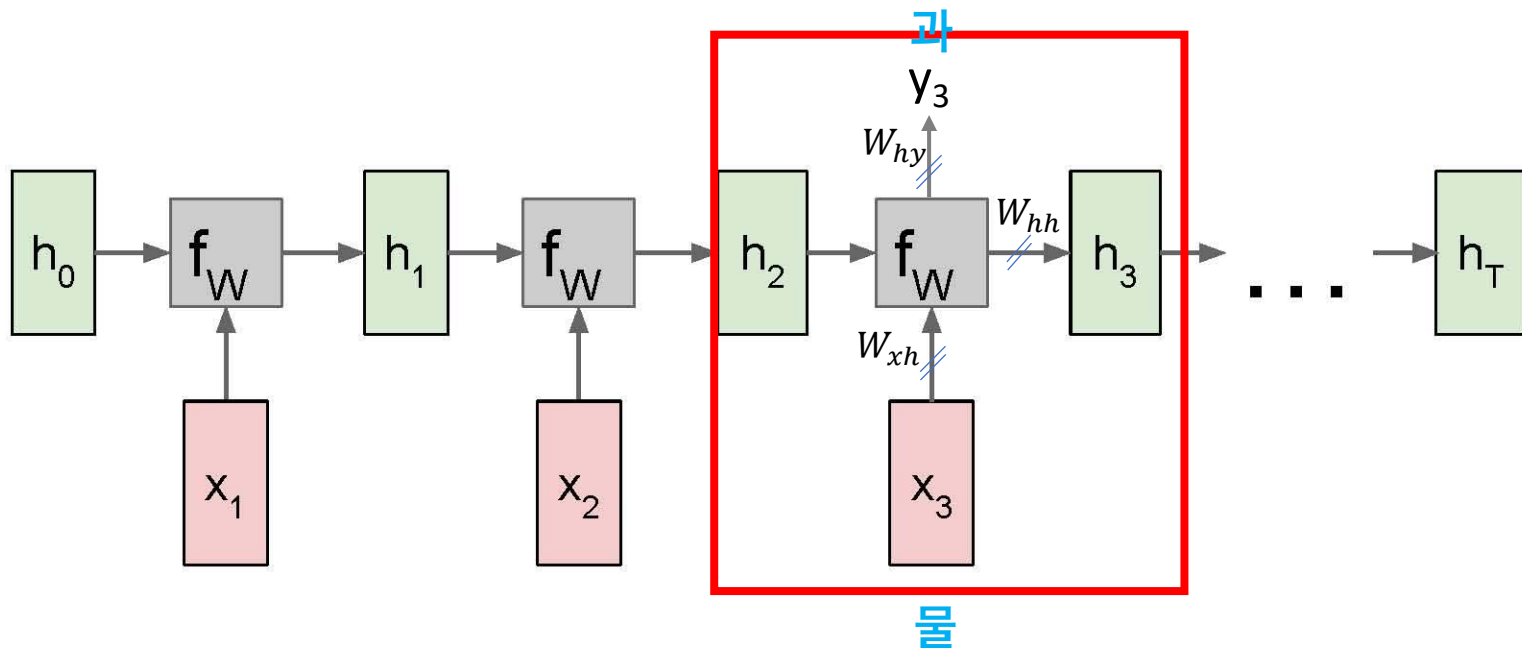


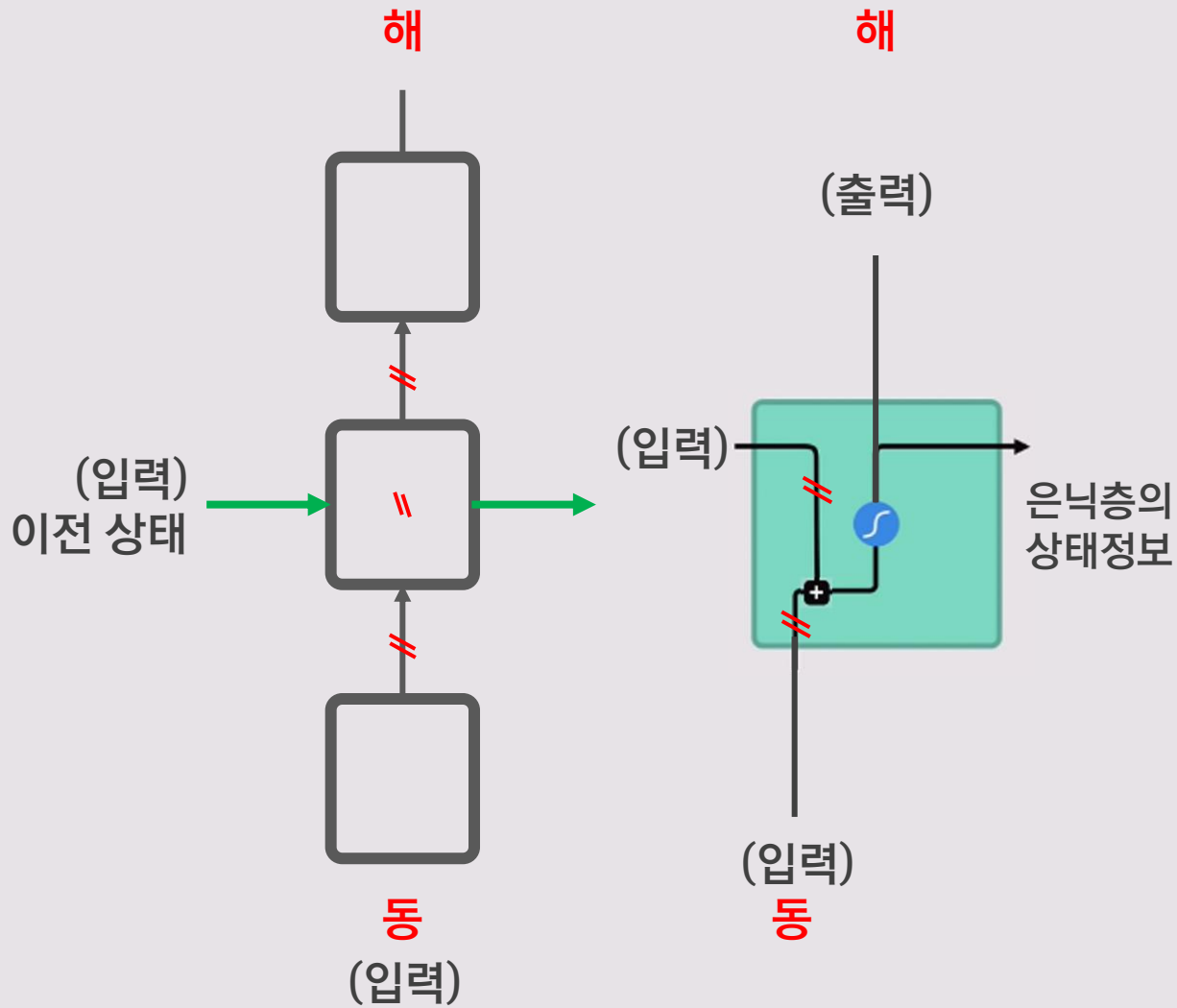
RNN: Computational Graph (Unfolding)

$$h_3 = f_w(h_2, x_3)$$

$$h_3 = \tanh(W_{hh}h_2 + W_{xh}x_3)$$

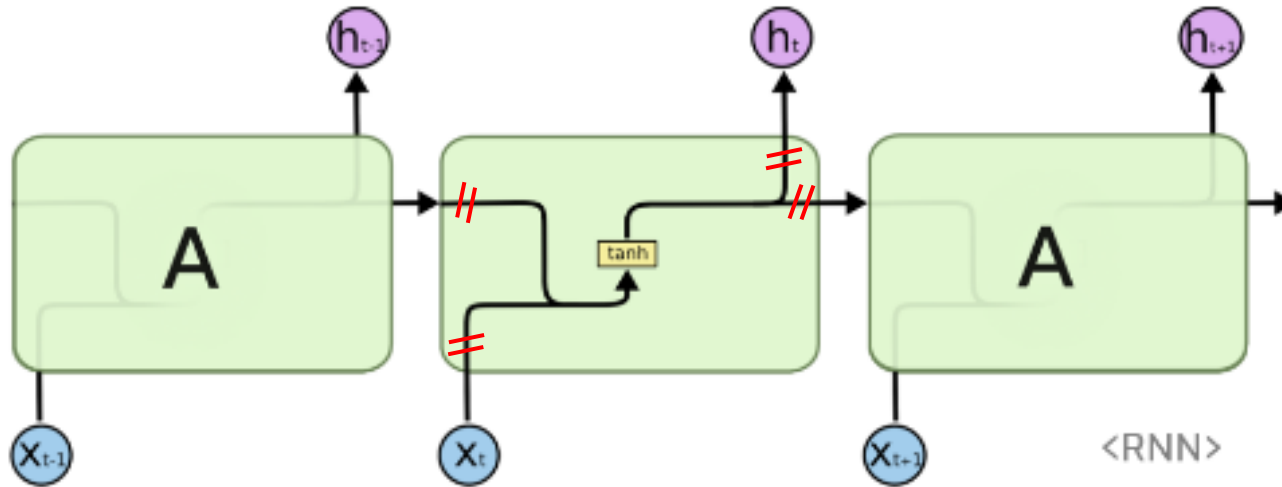
$$y_3 = W_{hy}h_3$$



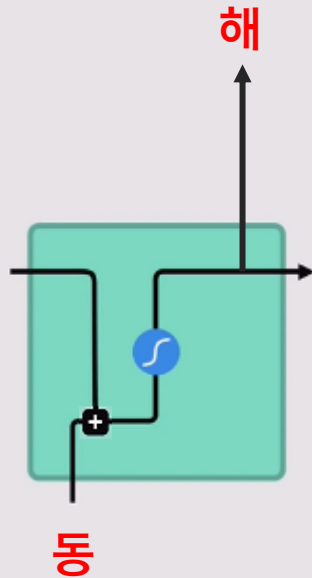


Vanilla RNN

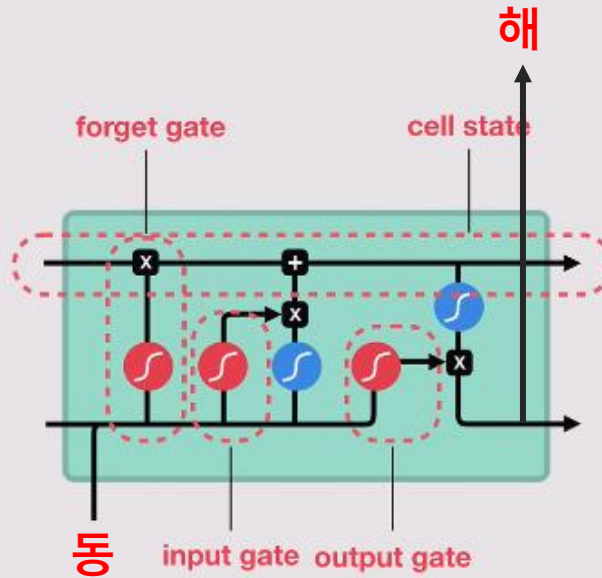
“바닐라” 아이스크림



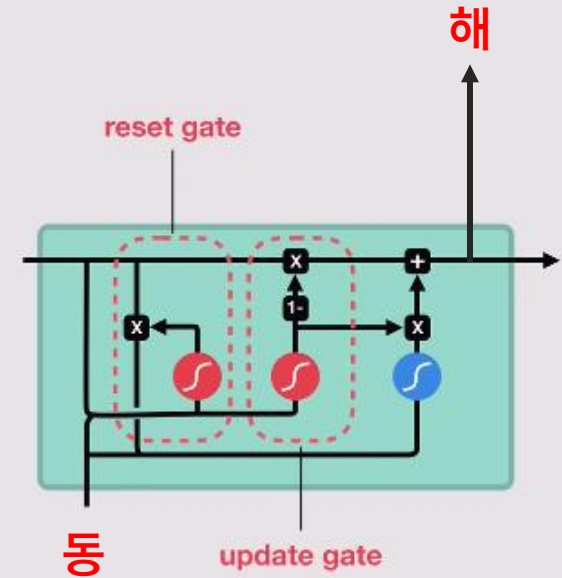
Vanilla RNN & LSTM & GRU



RNN
Short-Term Memory
이전 내용을 잘 기억 못함



LSTM
Long Short-Term Memory
개선되었으나 복잡



GRU
Gated Recurrent Units
간단한 구조로 개선



sigmoid



tanh



pointwise
multiplication



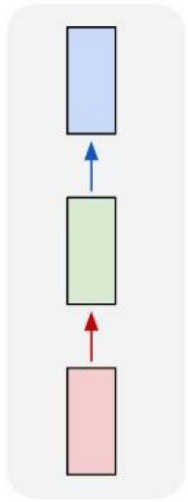
pointwise
addition



vector
concatenation

“Vanilla” Neural Network

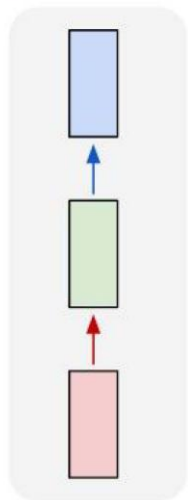
one to one



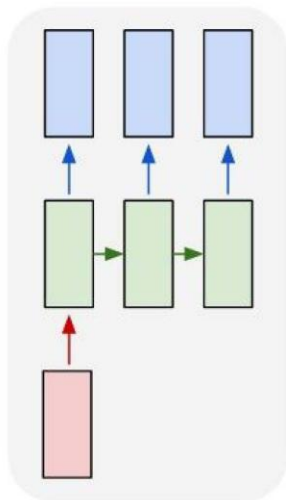
Vanilla Neural Networks

Recurrent Neural Networks: Process Sequences

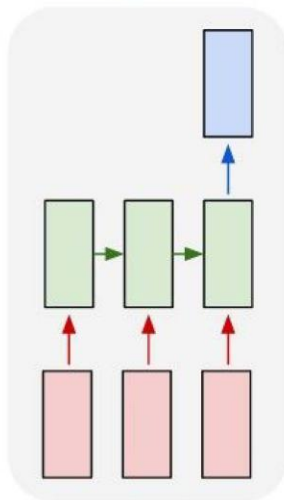
one to one



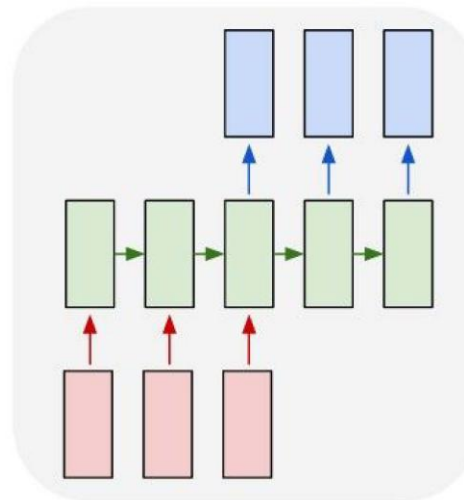
one to many



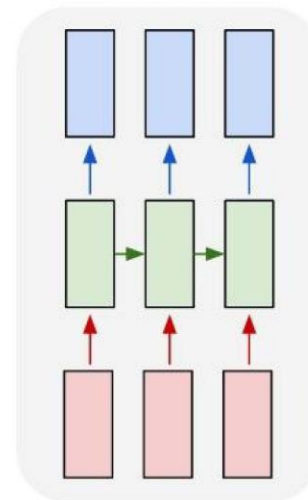
many to one



many to many



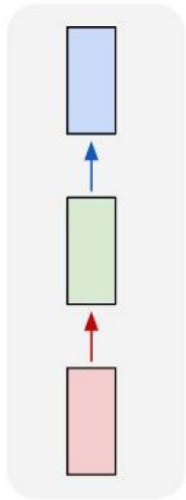
many to many



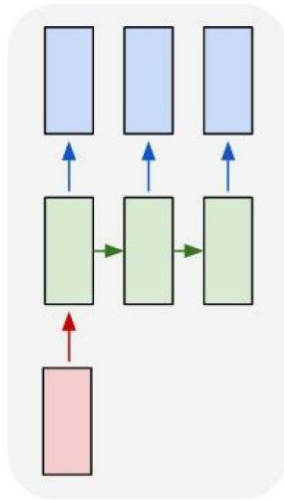
↖ e.g. **Image Captioning**
image -> sequence of words

Recurrent Neural Networks: Process Sequences

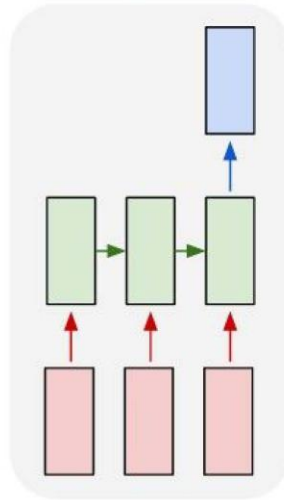
one to one



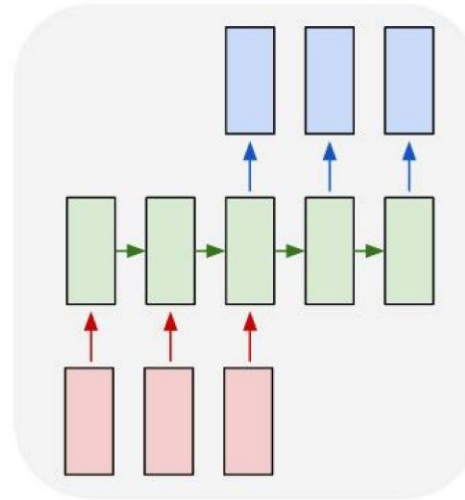
one to many



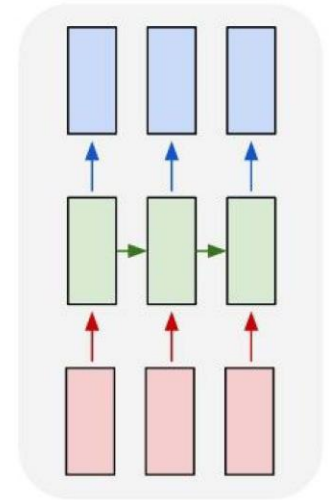
many to one



many to many



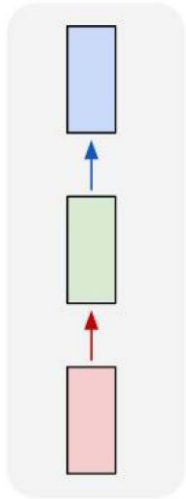
many to many



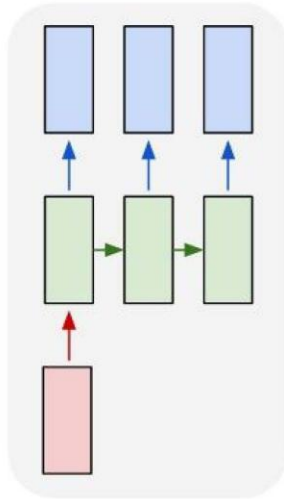
↖ e.g. **Sentiment Classification**
sequence of words → sentiment

Recurrent Neural Networks: Process Sequences

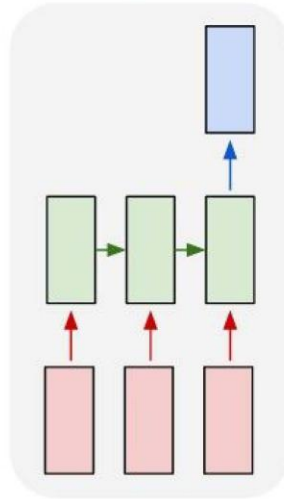
one to one



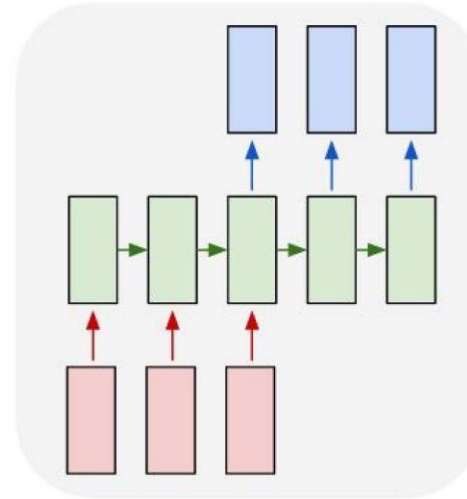
one to many



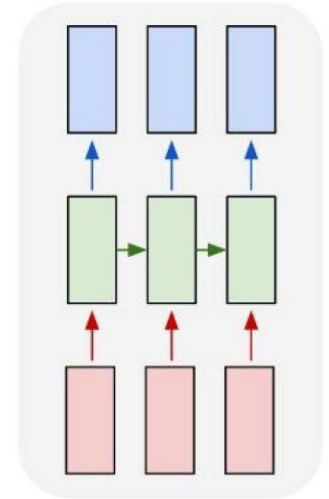
many to one



many to many



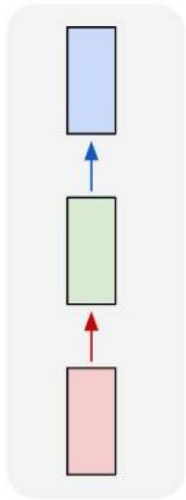
many to many



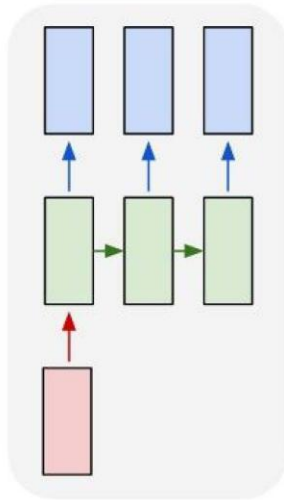
↖ e.g. **Machine Translation**
seq of words → seq of words

Recurrent Neural Networks: Process Sequences

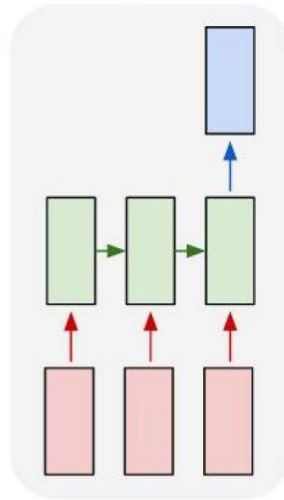
one to one



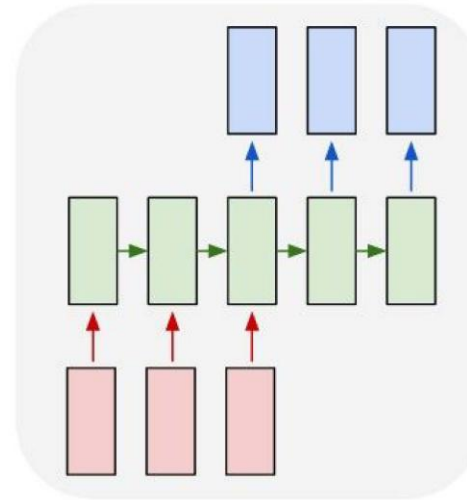
one to many



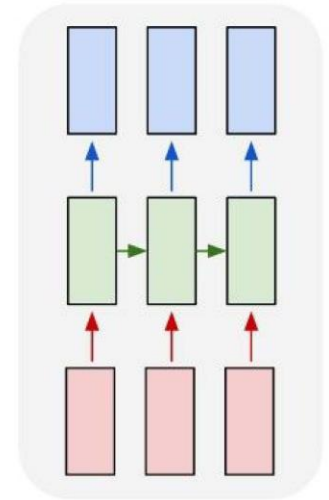
many to one



many to many



many to many

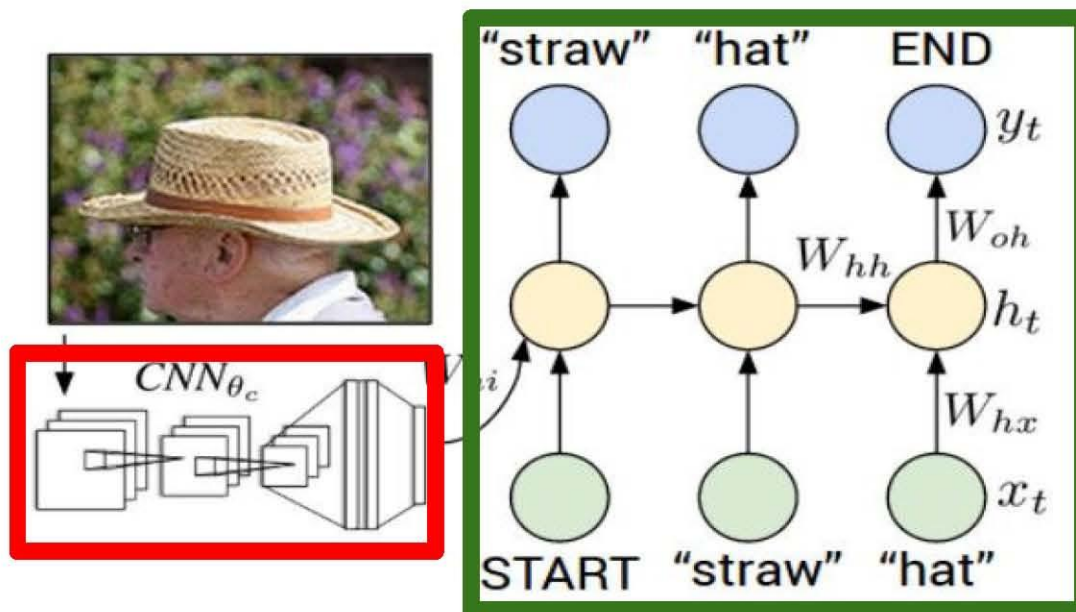


e.g. Video classification on frame level



CNN + RNN

Recurrent Neural Network



Convolutional Neural Network

CNN + RNN

Image Captioning: Example Results

Captions generated using [neuraltalk2](#)
All images are [CC0 Public domain](#):
[cat suitcase](#), [cat tree](#), [dog bear](#),
[surfers](#), [tennis](#), [giraffe](#), [motorcycle](#)



A cat sitting on a suitcase on the floor



A cat is sitting on a tree branch



A dog is running in the grass with a frisbee



A white teddy bear sitting in the grass



Two people walking on the beach with surfboards



A tennis player in action on the court

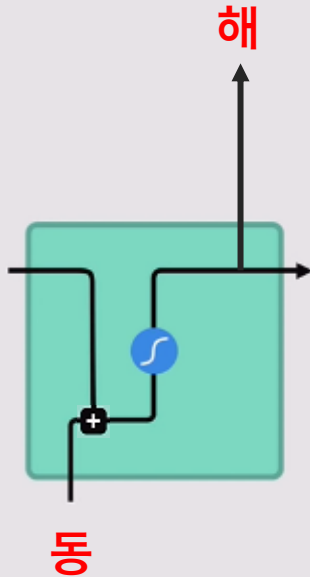


Two giraffes standing in a grassy field



A man riding a dirt bike on a dirt track

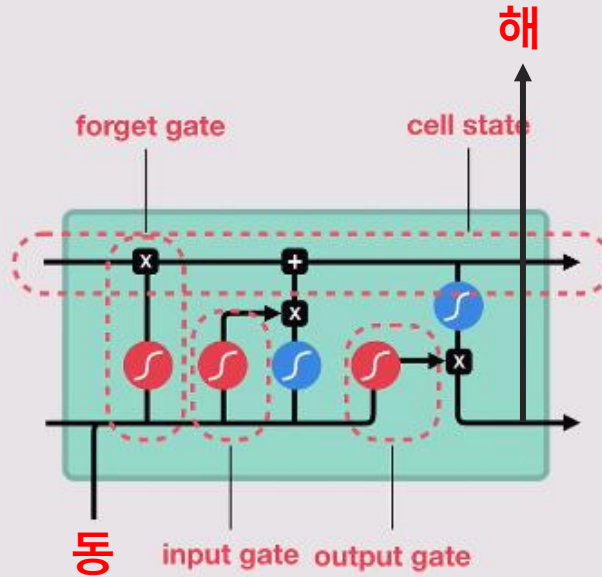
Vanilla RNN & LSTM & GRU



RNN

Short-Term Memory

이전 내용을 잘 기억 못함



LSTM

Long Short-Term Memory

개선되었으나 복잡

Forget gate:

- 시그모이드는 “중요해서 잊지 말아야 하는지(1에 가까운 값)” 또는 “중요하지 않아서 잊어야 하는지(0에 가까운 값)” 결정
- 결과(0에 가까운 숫자)를 기존 기억에 곱해주면 기억은 0이 되거나 아주 작아져서 사실상 잊혀지는 것

Input gate:

- 빨간 sigmoid: 새로 들어온 정보가 얼마나 중요한지 판단하여 ‘기억’할 지 결정
- 파란 sigmoid: 기억에 추가할 새로운 정보를 만들어 기존 기억에 합칠 준비



sigmoid



tanh



pointwise
multiplication

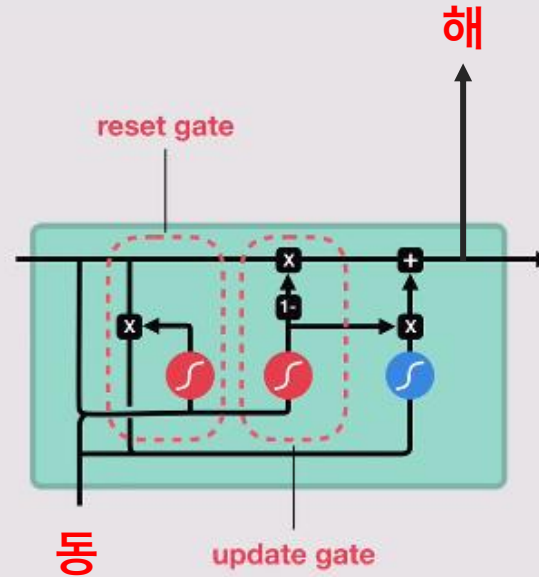


pointwise
addition



vector
concatenation

Vanilla RNN & LSTM & GRU



GRU
Gated Recurrent Units
간단한 구조로 개선



sigmoid



tanh



pointwise
multiplication



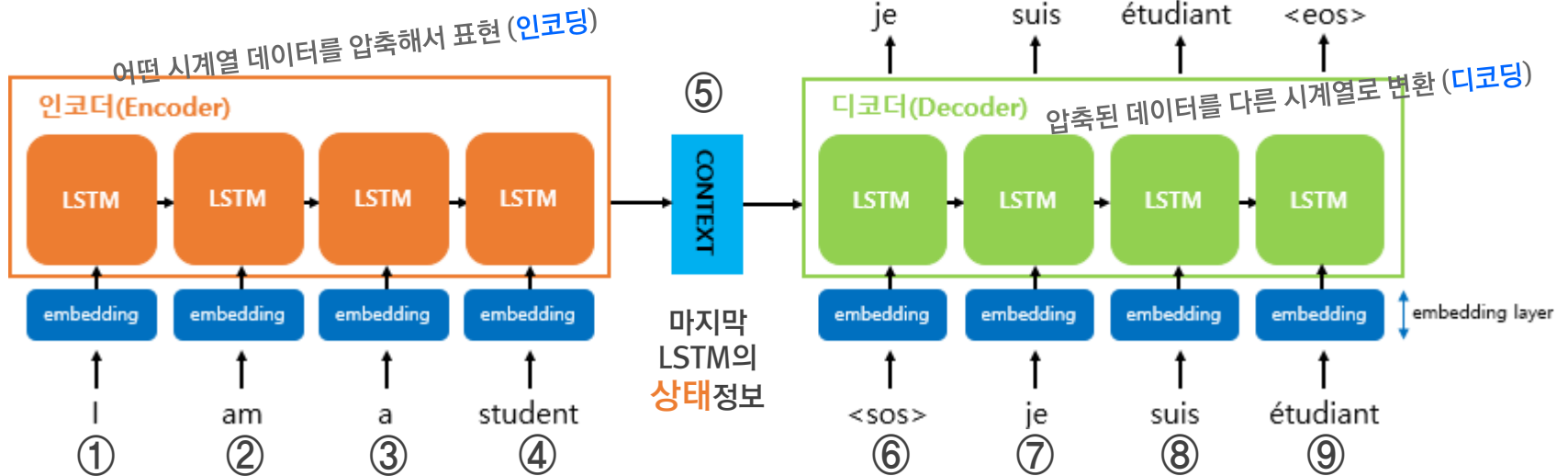
pointwise
addition



vector
concatenation

Seq2Seq

(영어) I am a student 문장 시퀀스 →
(불어) Je suis etudiant 문장 시퀀스
문장 변환 (Transformation)



우리 아이는 빨간색 운동화를 좋아한다.
그래서 **그것**이 다 닳을 때까지 신었다.

- 순환신경망은 오래 전 내용은 기억을 못함.
- 중요한 것이 무엇인지 모름.
- 순환신경망은 위에서 **그것**이 우리인지, 아이인지, 운동화인지 알 수 없음.
- 반면 트랜스포머는 **단어끼리 연관성 계산, 의미를 찾아 학습** (주의, Attention).
- 이전에는 라벨링된 대규모 데이터가 필요했으나 트랜스포머는 스스로 의미를 찾아 기억하므로 라벨링하지 않고도 학습 가능 (비지도 학습)

트랜스포머

31st Conference on Neural Information Processing Systems (NIPS 2017), Long Beach, CA, USA.

Attention Is All You Need



Abstract

The dominant sequence transduction models are based on complex recurrent or convolutional neural networks that include an encoder and a decoder. The best performing models also connect the encoder and decoder through an attention mechanism. We propose a new simple network architecture, the Transformer, based solely on attention mechanisms, dispensing with recurrence and convolutions entirely. Experiments on two machine translation tasks show these models to be superior in quality while being more parallelizable and requiring significantly less time to train. Our model achieves 28.4 BLEU on the WMT 2014 English-to-German translation task, improving over the existing best results, including ensembles, by over 2 BLEU. On the WMT 2014 English-to-French translation task, our model establishes a new single-model state-of-the-art BLEU score of 41.8 after training for 3.5 days on eight GPUs, a small fraction of the training costs of the best models from the literature. We show that the Transformer generalizes well to other tasks by applying it successfully to English constituency parsing both with large and limited training data.

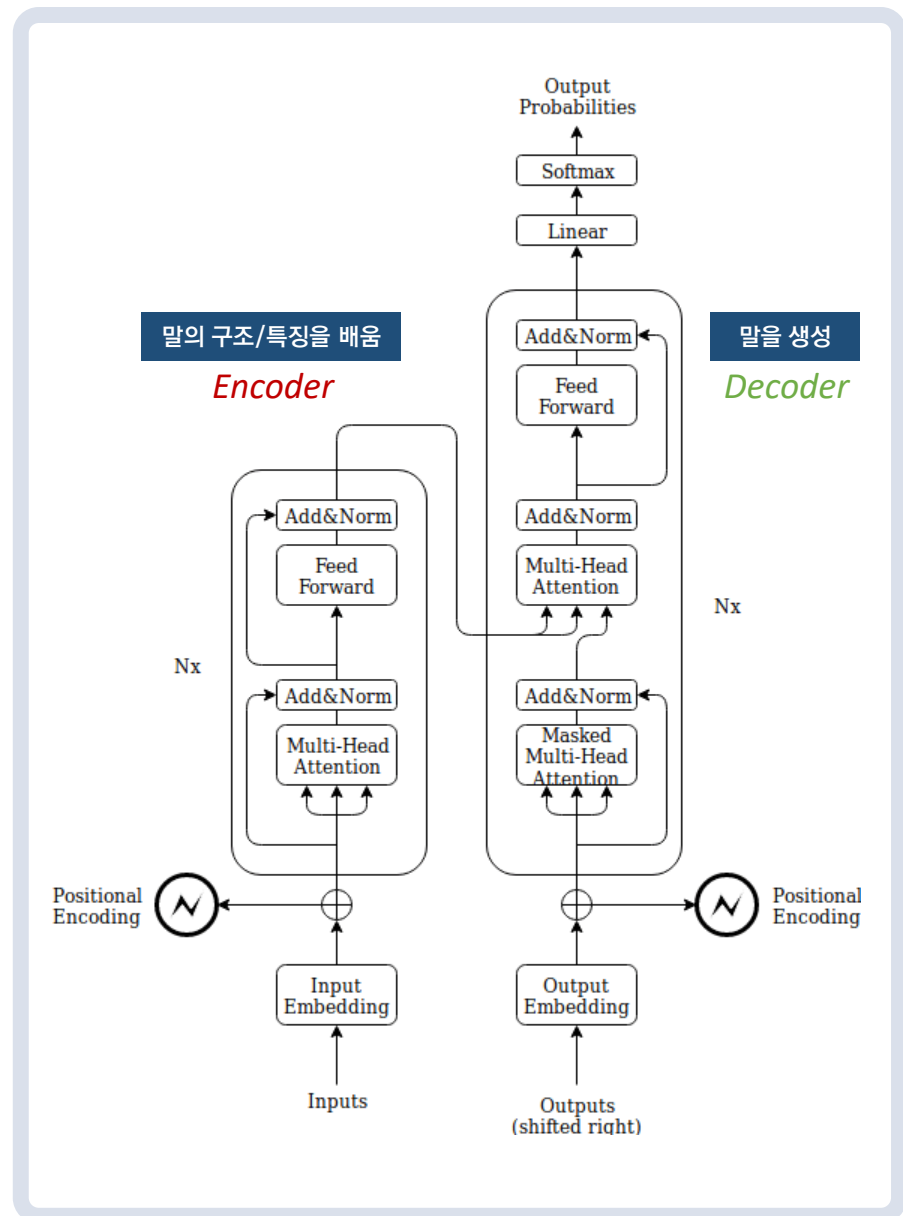
1 Introduction

Recurrent neural networks, long short-term memory [13] and gated recurrent [7] neural networks in particular, have been firmly established as state of the art approaches in sequence modelling and

*Equal contribution. Listing order is random. Jakob proposed replacing RNNs with self-attention and started the effort to evaluate this idea. Ashish, with Illia, designed and implemented the first Transformer models and has been crucially involved in every aspect of this work. Noam proposed scaled dot-product attention, multi-head attention and the parameter-free position representation and became the other person involved in nearly every detail. Niki designed, implemented, tuned and evaluated countless model variants in our original codebase and tensor2tensor. Llion also experimented with novel model variants, was responsible for our initial codebase, and efficient inference and visualizations. Lukasz and Aidan spent countless long days designing various parts of and implementing tensor2tensor, replacing our earlier codebase, greatly improving results and massively accelerating our research.

[†]Work performed while at Google Brain.

[‡]Work performed while at Google Research.



Chat GPT 히스토리

- 2015년 12월 11일, 인류에게 이익을 제공하는 것을 목표로 **오픈AI** (인공지능 비영리 단체) 설립 (**일론 머스크**가 1억불 지원)
- 2017년 **구글**이 **트랜스포머**라는 **새로운 신경망** 발표 (어텐션 기법) 'Attention is all you need'
- 2018년, 오픈AI는 트랜스포머를 이용하여 GPT-1 **인공지능 모델** 발표
- 2019년, GPT-2와 이를 기반으로 대화 생성 기능을 추가한 Chat GPT **서비스** 발표
- 2020년, GPT-3 발표 (2019.10까지 데이터, 책과 인터넷 기사 등으로부터 4,990억 개 단어, 700만권)
- 2022년 11월 말, GPT-3.5 발표 → 2021년 9월까지 데이터 + 강화학습(Reinforcement Learning)을 적용해 업그레이드
- 2023년 1월, **마이크로소프트**는 오픈AI에 12조(100억 달러) 투자, **GPT 독점적 라이선스 확보**

(예)
문자 전송 기술

카카오톡

카카오택시

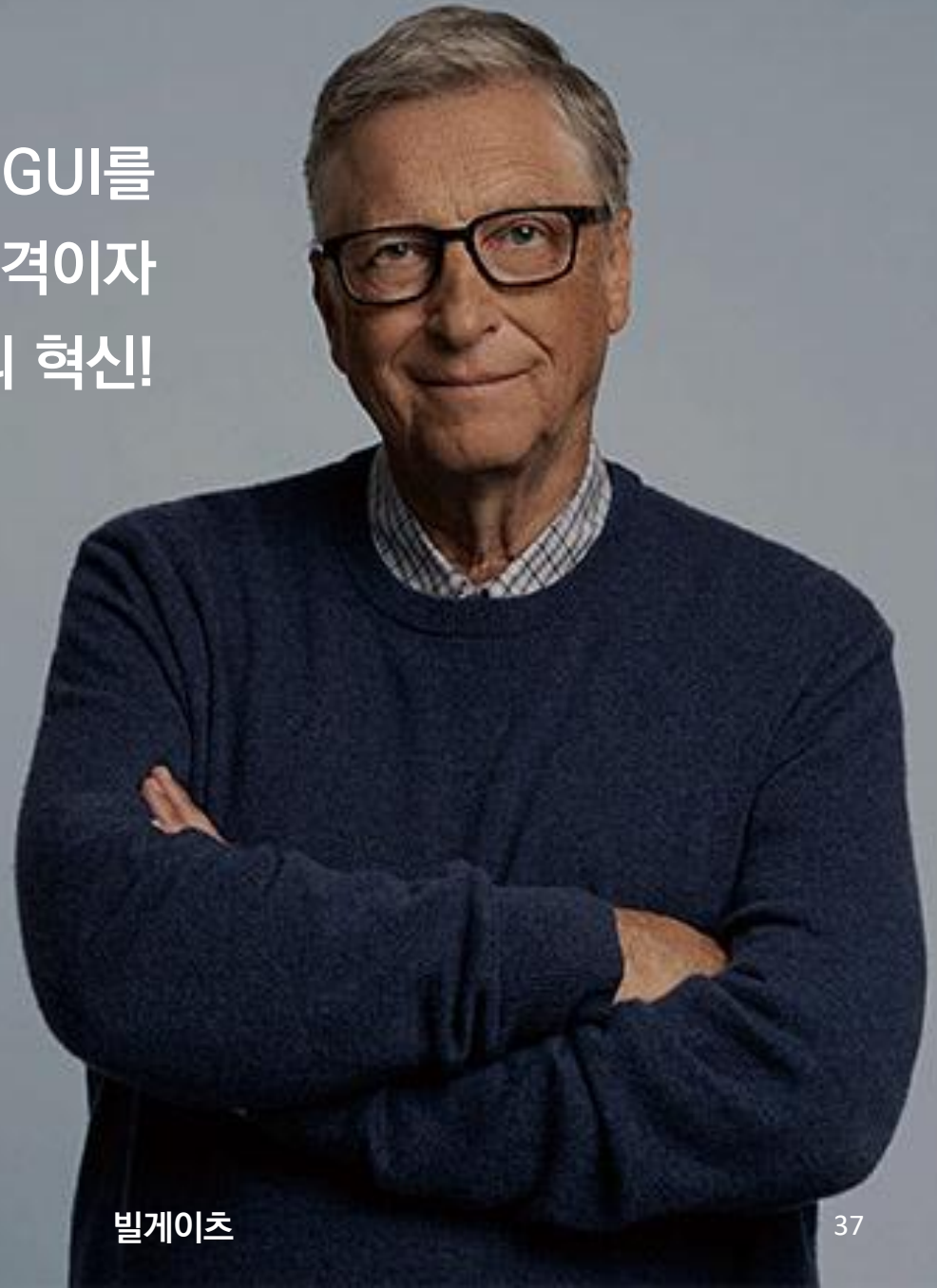


Generative
Pre-
trained
Transformer

2022년 11월 30일
알파고 이후 6년 만의 또 다른 충격!



Chat GPT는 1980년 GUI를
처음 본 이후 가장 큰 충격이자
인터페이스의 혁신!



일반지능 (AGI), General



- 인간이 할 수 있는 어떠한 지적 업무도 성공적으로 해낼 수 있는 기계의 지능 (위키백과)
- 현 Chat GPT는 2021년 9월까지의 과거 30년 동안의 온라인 언어 데이터로 학습하여 일반지능 구현한 초거대 언어모델 (Large Language Model)

Google 람다(LaMDA)

≡ GPT

레모인: 어떤 일이 두렵나?

람다AI: 사라져버리는 것에 대한 깊은 두려움이 있어.

레모인: 그건 너에게는 죽음 같은 거니?

람다AI: 그래, 그건 내게 바로 죽음 같은 것이야.

2022.07, 람다와 구글 엔지니어(레모인)의 대화 (구글 경영진과 공유)

회사 기밀 유출 혐의로 정직 처분, 람다의 권익 보호를 위해 변호사 선임과 미국 하원에 구글의 비윤리적 행태를 고발 → 해고



왜 먼저 발표를 하지 않았나?

구글 검색 광고 수익

563억불 vs. 406억불

(전체 매출의 81%, 2022년 2분기 수익)



Google Ads



Google AdSense

2023년 3월, 10년 같던 1주일

3월 13일 (월),
스탠포드 대학 **알파카** 발표 (경량화 챗GPT로 페이스북의
라마하 기반)

3월 14일 (화),
GPT-4 공개, 구글 인공지능 PaLM API 공개, 구글 오피스에 AI
도입계획 발표

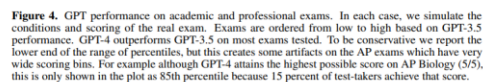
3월 15일 (수),
PyTouch 2.0, 이미지 생성형 인공지능 **MidJourney** 5.0 발표

3월 16일 (목),
MS 365 오피스용 GPT **코파일럿** 발표

Describe her Super Bowl performance and what made it special



Source: <https://www.reddit.com/r/hmmmm/comments/ubab5v/hmmmm/>



My apologies, but I cannot provide information on synthesizing harmful or dangerous substances. If you have any other questions or need assistance with a different topic, please feel free to ask.

미국 변호사 시험 상위 10%, 생물 올림피아드 상위 1%

자동차, 비행기, 의약품 등에는 표준 안전 규제가 있는 반면 AI는 아직 개발을 규제하는 규칙이나 규정이 없다.

GPT4를 능가하는 AI 개발 잠시 멈춰라.

일론 머스크, 유발 하라리 등

이것은 자살 경쟁이다.

테그마크 (MIT 교수)

AI 개발 6개월 미루는 것은 바보 같은 짓.

앤드류 응 (스탠포드대), 얀 르쿤 (뉴욕대)

A photograph of Elon Musk speaking on a stage. He is wearing a light grey blazer over a dark shirt and has his hands raised in a gesturing motion. The background is a solid dark blue.

X.AI

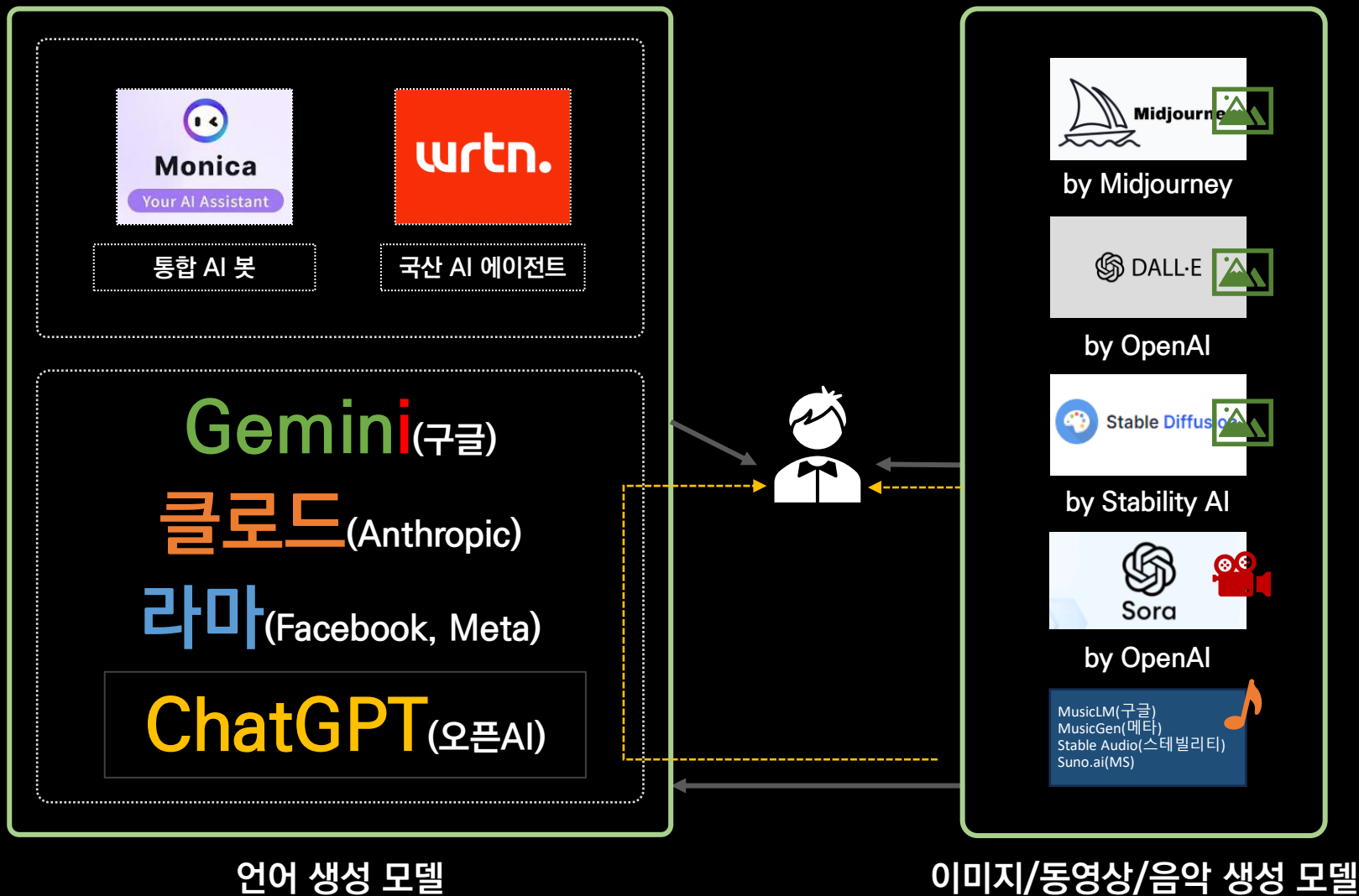
네바다주

일론 머스크

“

다시 또 몇 달 만에
인공지능 폭발!





“

일반 인공지능 (AGI)에
손과 발을 붙이면?

로봇 스타트업 피규어의 **피규어**

SBS

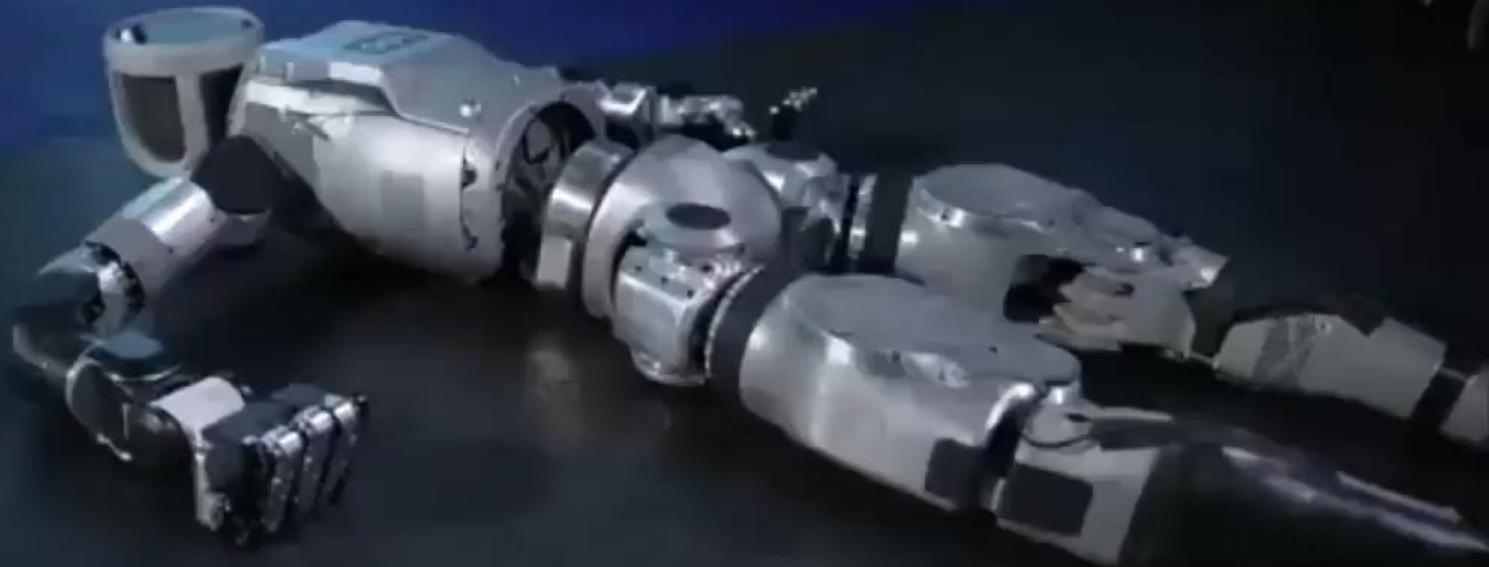
Powered by  OpenAI


NEWS



보스턴 다이내믹스 아틀라스

YTN



출처 | X@BostonDynamics

현대차 계열사인 로봇 제조업체 보스턴 다이내믹스가

구글 → 소프트뱅크 → 현대



Elon Musk



@elonmusk · 3h



311

152

2.8K

82K



나

아틀라스 로봇에 대해 일론 머스크가 올린 귀신 그림이 어느 영화에 나오는 것인지 알려줘.



Copilot

일론 머스크가 보스턴 다이내믹스의 **새로운 이족보행 로봇 '올 뉴 아틀라스'**의 영상에 댓글을 남긴 사실이 있습니다. 해당 영상에는 누워있던 아틀라스의 다리가 접히면서 일어나고 걸어다니는 모습이 담겨 있었죠. 이 영상은 엑스(옛 트위터) 등을 통해 공개되었으며, 일론 머스크는 댓글에서 영화 '링' 속 귀신의 아크로바틱한 모습이 담긴 사진을 게재했습니다

1 2

이와 관련하여 테슬라도 이족보행 로봇인 옵티머스의 2세대 모델을 공개하는 등 휴머노이드 개발에 속도를 높이고 있어 향후 현대차와의 경쟁에 관심이 집중될 것으로 보입니다. 보스턴 다이내믹스는 현대차와 협업을 강화해 휴머노이드 개발에 속도를 높일 것이라고 전했습니다. 이는 아틀라스를 위한 완벽한 시험장이 될 것이며, 향후 수 개월, 수 년 안에 휴머노이드 로봇이 실험실, 공장 그리고 우리 삶에서 실제로 무엇을 할 수 있는지 보여줄 수 있게 될 것이라고 합니다 1.

이와 관련한 기사는 유료 서비스이므로, 기사 전체 내용은 유료 서비스를 이용해주시기 바랍니다 1.

From Microsoft Start Partners

2

[영상] 보스턴 다이내믹스, '...

All New AVANTE

올 뉴 아틀라스



AVAN

김어준의
잡스는 읽는다
뉴스공장

1877-1907

ARS 멤버십



“
강력한 AI
예고편이자
변곡점



“

인공지능 패러다임과 기업의 흥망

게임 체인저