# TensorFlow 2.0으로 배우는 딥러닝 입문

오토인코더(AutoEncoder)

에이아이스쿨(AISchool) 대표 양진호 (솔라리스)

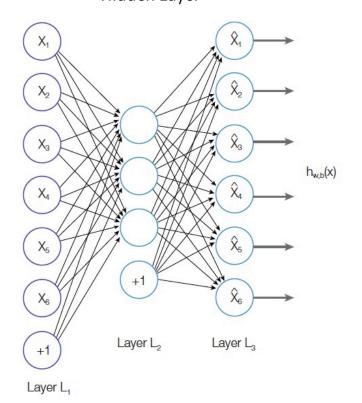
<a href="http://aischool.ai">http://aischool.ai</a>
<a href="http://solarisailab.com">http://solarisailab.com</a>

## 강의 목표

- 1. 오토인코더(AutoEncoder)의 개념을 이해합니다.
- 2. TensorFlow 2.0을 이용해서 MNIST 데이터 재구축을 위한 오토인코더 (AutoEncoder)를 구현해봅시다.

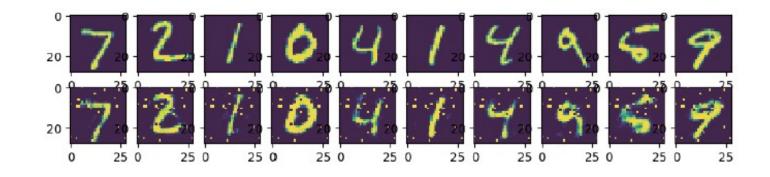
## 오토인코더<sub>Autoencoder</sub>의 개념

- $\mathbf{SEQDZIC}_{Autoencoder}$ 는 대표적인 비지도 학습 $\mathbf{Unsupervised\ Learning}$ 을 위한 인공신경망 구조 중 하나입니다. 비지도 학습은 1강에서 살펴본 것과 같이 어떤 값을 예측하거나 분류하는 것이 목적인 지도 학습 $\mathbf{Supervised\ Learning}$ 과는 다르게 **데이터의 숨겨진 구조를 발견하는 것이 목표**인 학습 방법입니다.
- 구체적으로 오토인코더는 출력층<sub>Output Layer</sub>의 노드 개수와 입력층<sub>Input Layer</sub>의 노드 개수가 동일한 구조의 인 공신경망입니다. 아래 그림은 1개의 은닉층<sub>Hidden Layer</sub>을 가진 오토인코더 구조를 나타냅니다.



## 오토인코더<sub>Autoencoder</sub>의 개념

• 따라서, 오토인코더의 출력은 **원본 데이터<sub>Raw Data</sub>를 재구축<sub>Reconstruction</sub>한 결과가 됩니다.** 아래 그림는 오토인 코더를 이용해서 MNIST 데이터를 재구축한 결과를 보여줍니다. 재구축 결과가 완벽하지 않아서 약간의 노이 즈가 포함된 모습을 볼 수 있습니다.



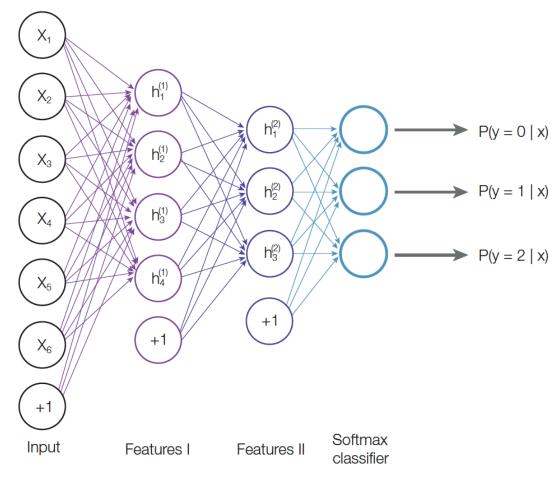
- 그렇다면 이런 데이터 재구축을 어떤 용도로 활용할 수 있을까요? 사실 오토인코더의 핵심은 재구축된 출력층의 출력값이 아니라, 은닉층의 출력값입니다. 오토인코더의 구조를 자세히 보시면 은닉층의 노드 개수가 입력층과 출력층의 노드 개수보다 적다는 사실을 관찰할 수 있습니다.
- 따라서, 은닉층은 더 작은 표현력으로 원본 데이터의 모든 특징들Features을 학습해야 합니다. 결과적으로 은 닉층의 출력값은 원본 데이터에서 불필요한 특징들을 제거한 압축된 특징<sub>Compressed Features</sub>들을 학습하게 됩니다.

## 오토인코더<sub>Autoencoder</sub>의 장점

- 예를 들어, 우리가 어떤 데이터로부터 이 데이터가 나타내는 동물이 개인지 고양이인지를 예측해야만 하 는 상황을 가정해봅시다. 이때 데이터로부터 주어진 동물의 특징은 다음과 같이 4가지라고 가정해봅시 다.
- 데이터의 구성: '동물의 길이, 동물의 몸무게, 동물 주인의 나이, 동물 주인의 몸무게'
- 이 데이터로부터 이 동물이 개인지 고양인지를 분류하고자 하는 경우를 생각해보면, '동물 주인의 나이, 동물 주인의 몸무게'의 2개의 특징은 이 동물이 개인지 고양이인지를 분류하는데 도움이 되지 않는 잉여 특징Redundant Feature 임을 알 수 있습니다. 따라서 '동물의 길이, 동물의 몸무게'의 2개의 특징만을 이용해 서 분류를 수행하는 것이 합리적 일 것입니다.
- 다소 거칠게 표현하면, 오토인코더 은닉층의 출력값은 학습을 통해서 이 과정을 자동적으로 수행하고 남 은 특징들입니다. 즉, 오토인코더 은닉층의 출력값은 위의 가정에서 '동물 주인의 나이, 동물 주인의 몸무 게'라는 불필요한 특징들을 자동적으로 제거하고 남은 '동물의 길이, 동물의 몸무게' 2개의 특징만을 가 지고 있을 것입니다.
- 이렇게 압축된 특징을 나타내는 은닉층의 출력값을 원본 데이터 대신에 분류기<sub>Classifier</sub>의 입력으로 사용 한다면 더욱 좋은 분류 성능을 기대할 수 있을 것입니다.

# 오토인코더<sub>Autoencoder</sub>의 장점

• 다음 그림은 원본 데이터 대신에 오토인코더의 2번째 은닉층의 출력값을 분류기의 입력으로 사용하는 예시를 나타냅니다.



## TensorFlow 2.0을 이용한 오토인코더를 이용한 MNIST 데이터 재구축

- 오토인코더를 이용해서 MNIST 데이터를 재구축하는 예제를 살펴봅시다.
- https://github.com/solaris33/deep-learning-tensorflow-book-code/blob/master/Ch06-<u>AutoEncoder/mnist\_reconstruction\_using\_autoencoder\_v2\_keras.py</u>

#### Chapter 4 - 머신러닝 기초 이론들

- 소프트맥스 회귀(Softmax Regression)를 이용한 MNIST 숫자분류기 (Code) (TF v2 Code) (TF v2 Keras Code)
- tf.nn.sparse softmax cross entropy with logits API를 사용한 소프트맥스 회귀(Softmax Regression)를 이용한 MNIST 숫자분류기 (Code) (TF v2 Code)

#### Chapter 5 - 인공신경망(Artificial Neural Networks) - ANN

• ANN을 이용한 MNIST 숫자분류기 구현 (Code) (TF v2 Code) (TF v2 Keras Code)

### Chapter 6 - 오토인코더(Autoencoder)

- 오토인코더를 이용한 MNIST 데이터 재구축 (Code) (TF v2 Code) (TF v2 Keras Code)
- 오토인코더 + 소프트맥스 회귀를 이용한 MNIST 숫자 분류기 (Code) (TF v2 Code) (TF v2 Keras Code)

# Thank you!