



Week3 Presentation

Neural Network, Techniques
Fashion MNIST Classifier

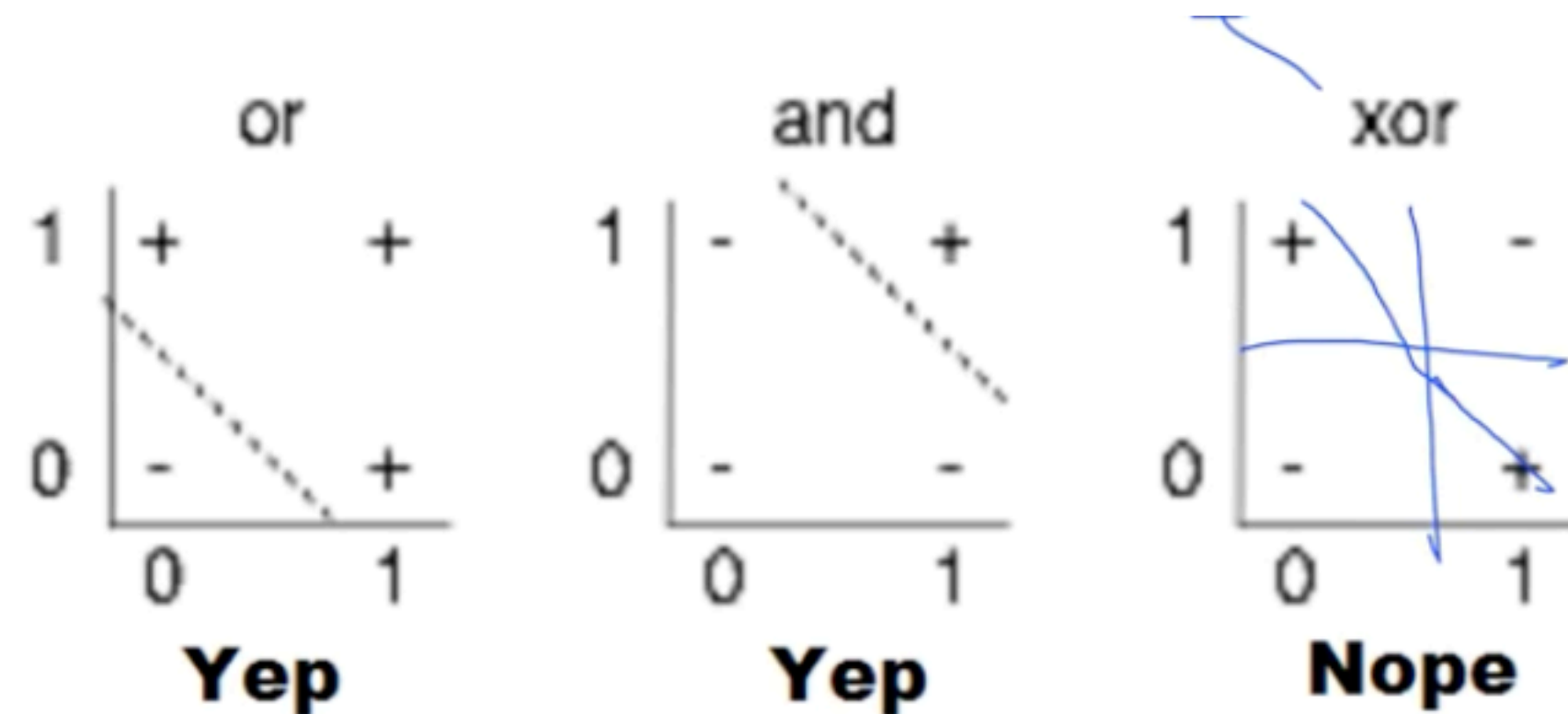
GDSC Hanyang ML/DL : Basic, Jaeseung Lee

Index

- Neural Network
 - XOR Problem
 - Back Propagation
- Techniques
 - ReLU
 - Weight Initialization
 - Dropout
 - Batch Normalization
- Fashion MNIST Classifier
 - Intro
 - Code Review
 - Problems

Neural Network

XOR Problem



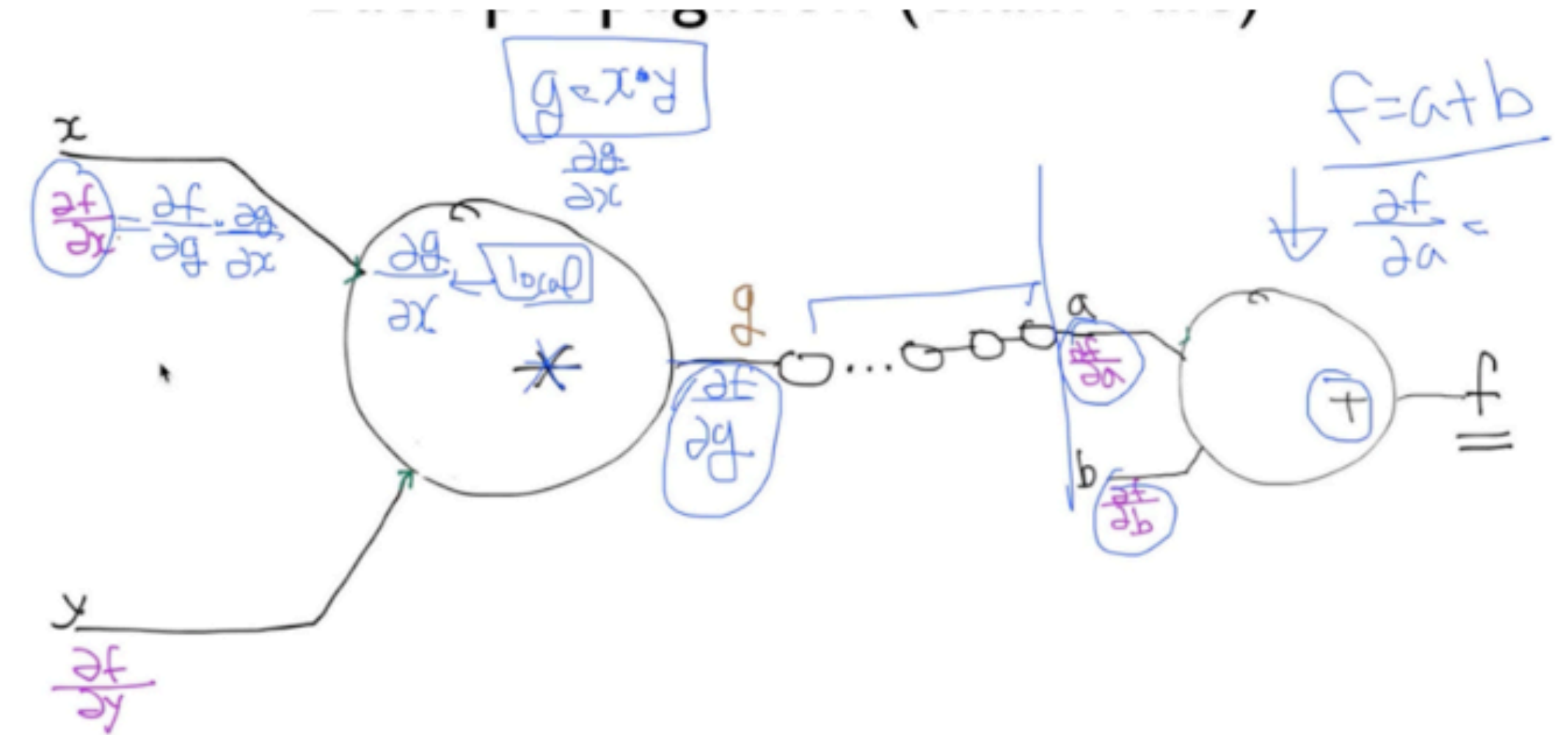
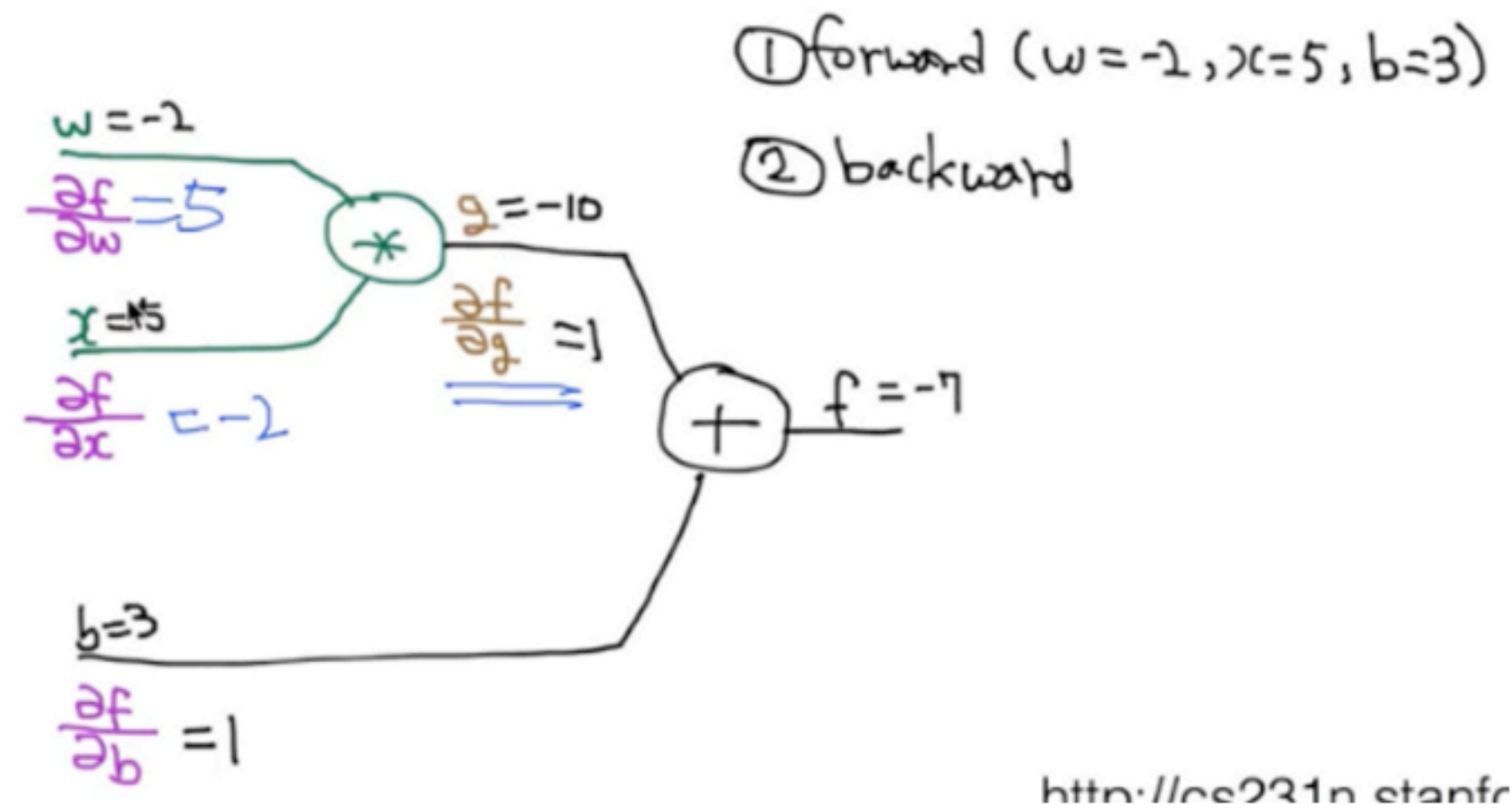
$$\begin{aligned} [1 \ 1] \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix} - 8 &= 5 + 5 - 8 = 2, \text{Sigmoid}(2) = 1 \\ [1 \ 1] \begin{bmatrix} -7 \\ -7 \end{bmatrix} + 3 &= -7 + -7 + 3 = -11, \text{Sigmoid}(-11) = 0 \\ [1 \ 0] \begin{bmatrix} -11 \\ -11 \end{bmatrix} + 6 &= -11 + 0 + 6 = -5, \text{Sigmoid}(-5) = 0 \end{aligned}$$

x_1	x_2	y_1	y_2	\bar{y}	XOR
0	0	0	1	0	0
0	1	0	0	1	1
1	0	0	0	1	1
1	1	1	0	0	0

- Neural Network의 성장을 저해한 유명한 Problem by Marvin Minsky
- 한 개의 모델으로는 XOR을 예측할 수 없음. => 위 그림은 3개의 모델을 사용하여 해결.

Neural Network

Back Propagation

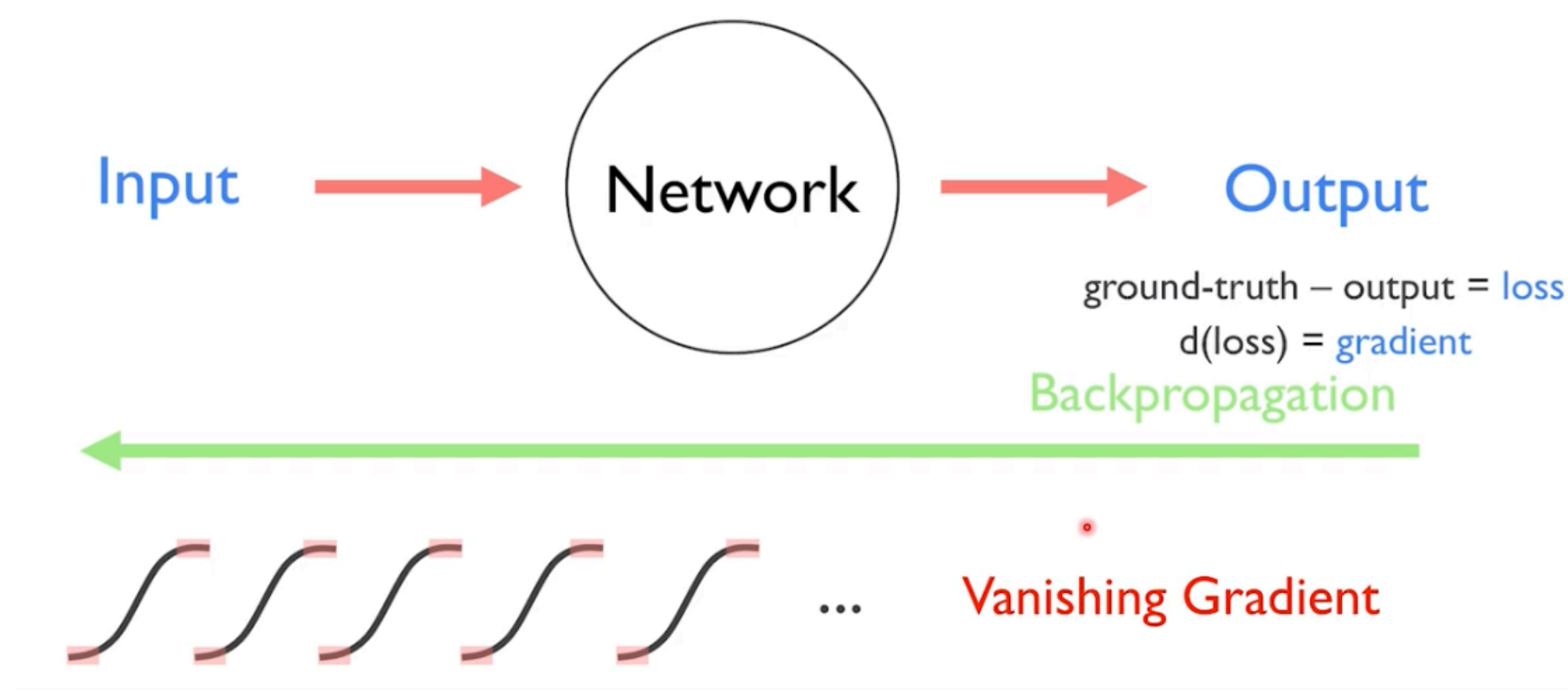


- Backpropagation은 복잡한 인공 신경망의 학습 불가 문제를 어느 정도 해결함.
- Chain Rule을 활용하여 앞에서 넘어오는 미분 값들을 활용하여 Weight 학습에 사용.
- 한계점이 존재하여 이를 보완하기 위한 여러 테크닉들이 등장하게 됨.

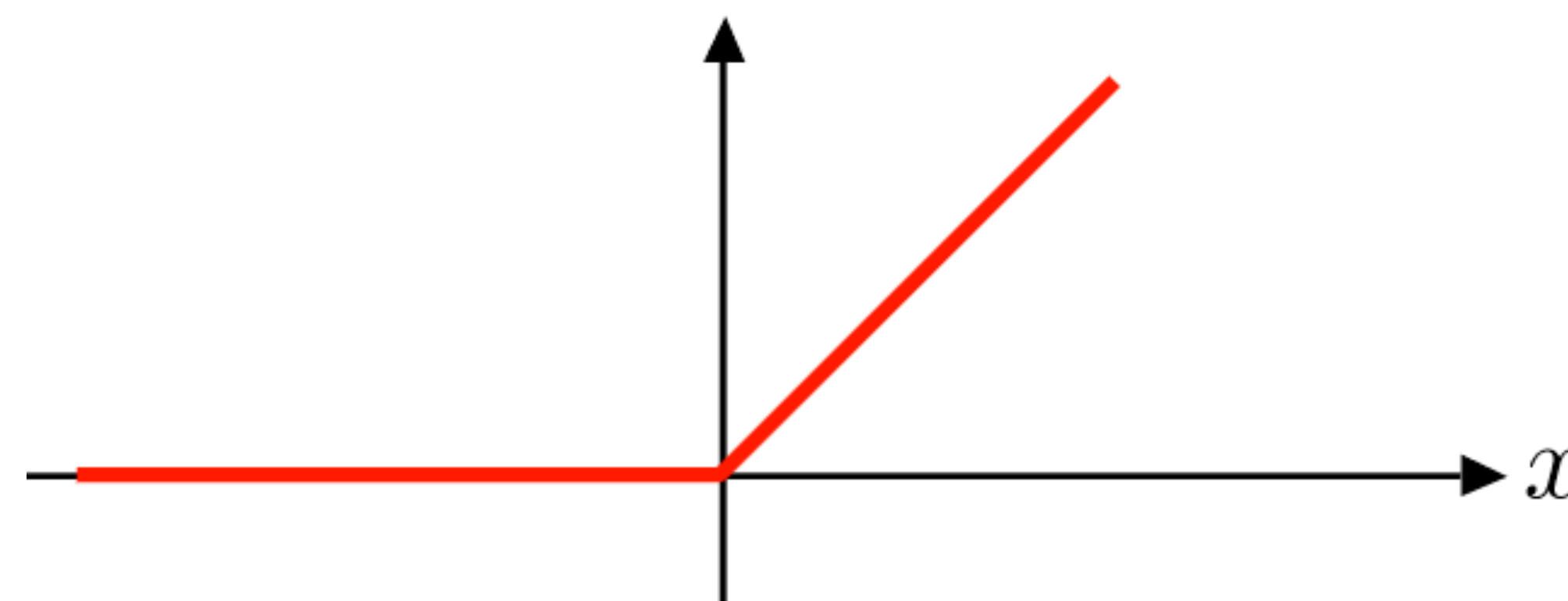
Techniques

ReLU

Problem of Sigmoid



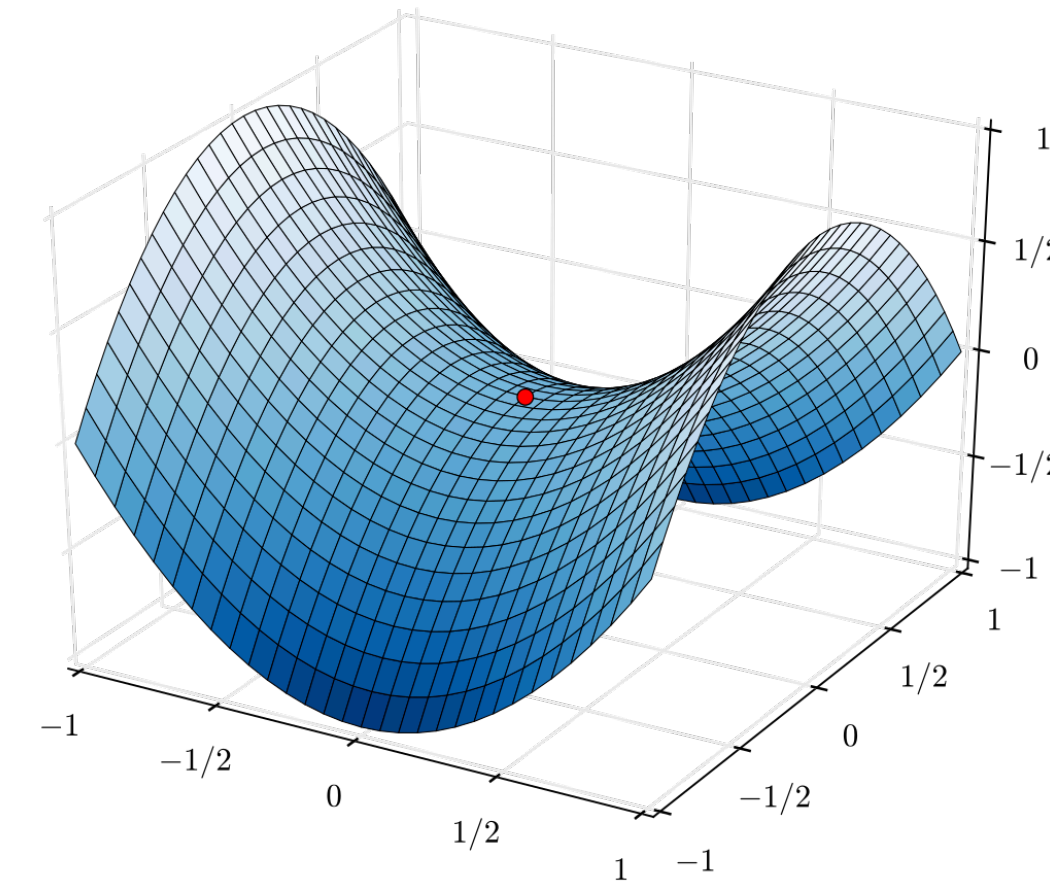
$$\text{ReLU}(x) \triangleq \max(0, x)$$



- ReLU : 양수 입력값의 기울기가 1, 음수, 0 입력값의 기울기는 0인 함수.
- Why ? : Sigmoid 함수는 양 극단의 Gradient가 매우 작아 Vanishing Gradient 발생.
- Leaky ReLU : 기존의 ReLU 음수값에서 Backpropagation 미전달 문제 해결

Techniques

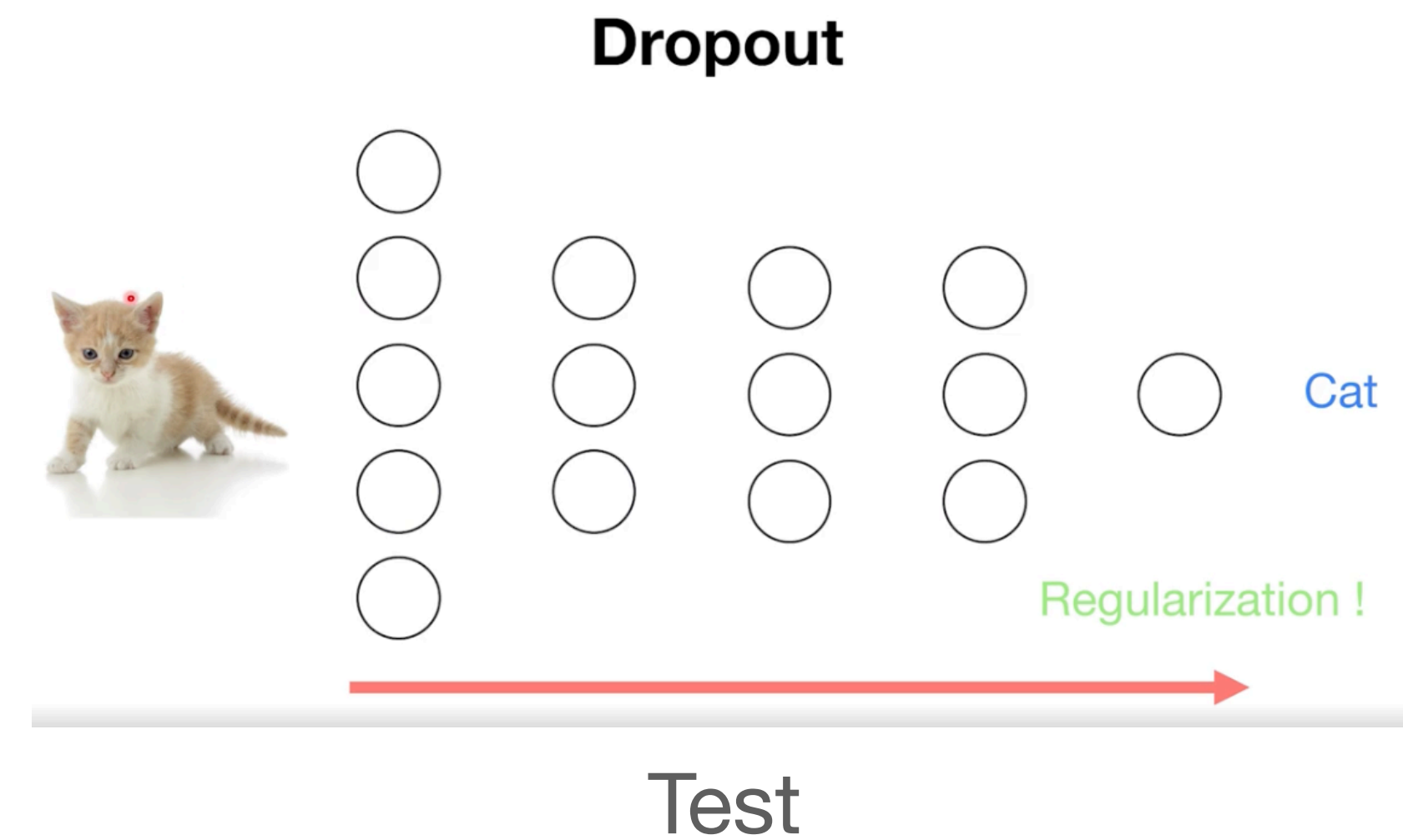
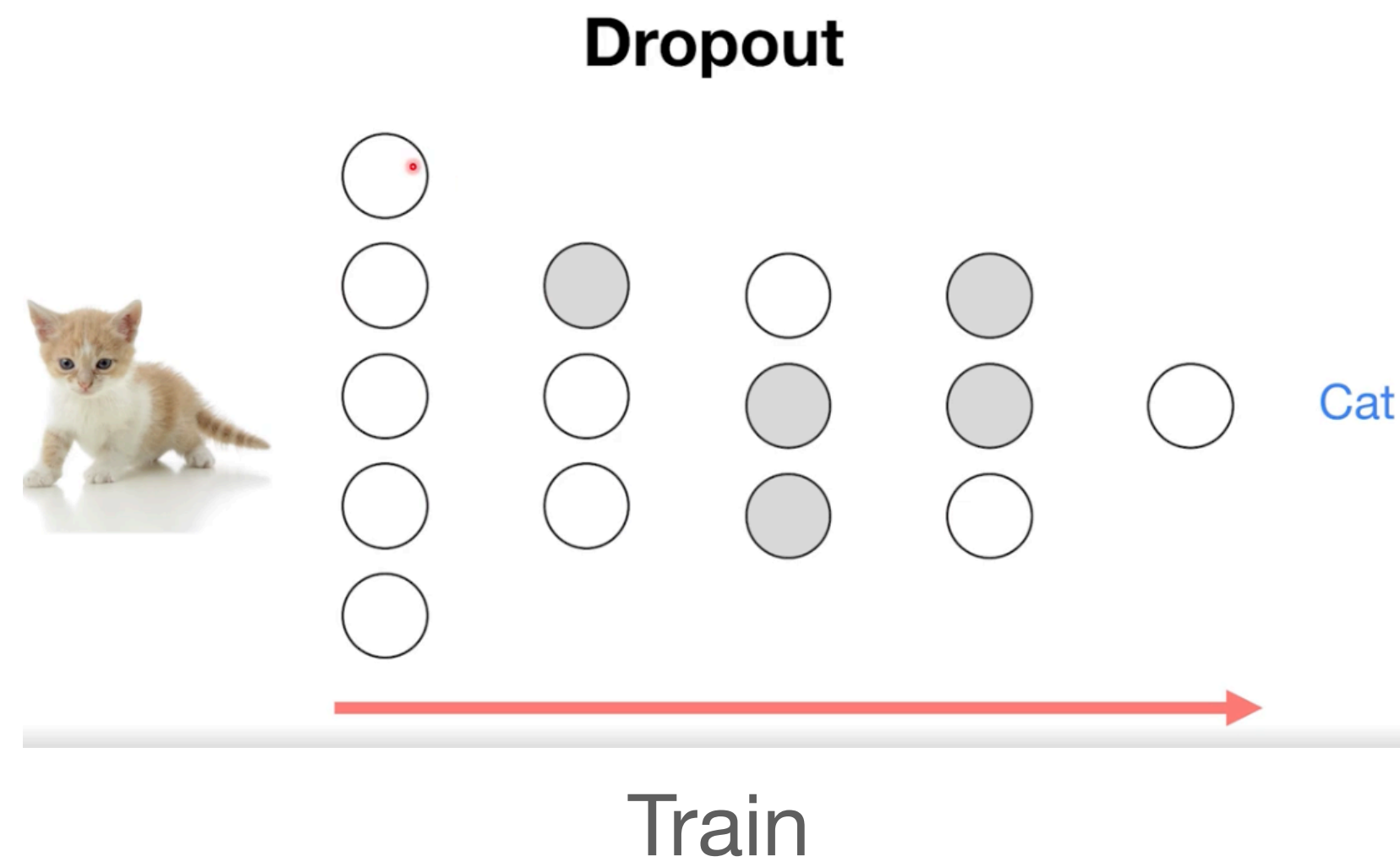
Weight Initialization



- 서론
 - 실제 Loss function은 복잡하여 Local minimum, Saddle point 등에 빠질 수 있음.
 - 따라서 적절한 초기값 세팅이 매우 중요함.
- Xavier Initialization (Glorot Initialization)
 - 평균은 0이며, 분산 = $2 / \text{Channel_in} + \text{Channel_out}$. (노드 개수)
- He Initialization (for ReLU)
 - ReLU 함수에 특화되어 있으며, 분산 = $4 / \text{Channel_in} + \text{Channel_out}$

Techniques

Dropout

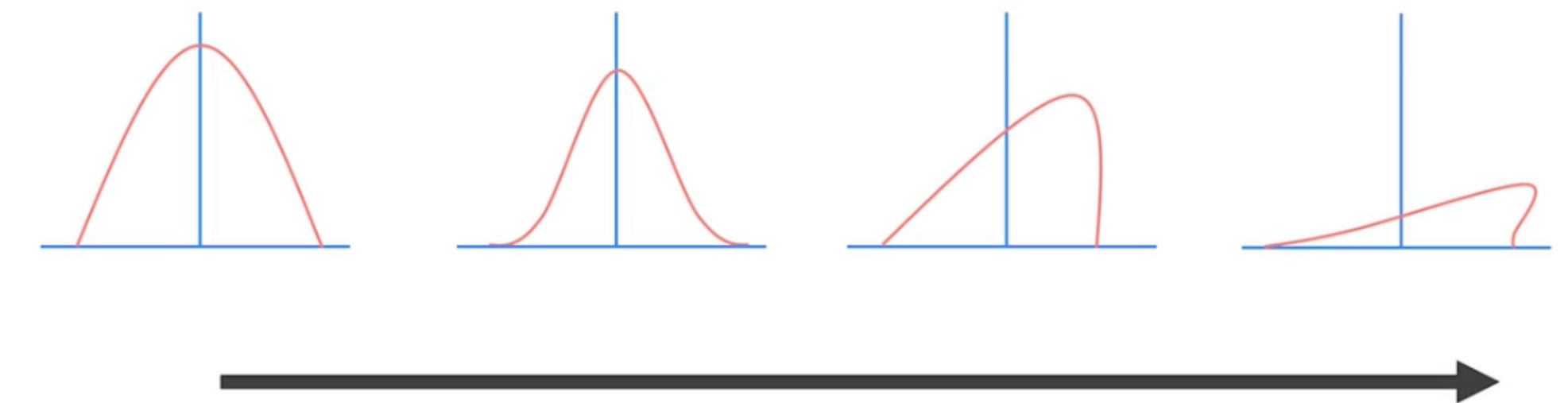


- Neural Network에서 Overfitting을 막기 위해 일부 Node를 끄고 학습하는 방법.
- 매 epoch마다 다른 일부의 Node를 끄고, 테스트 시에는 전부 켜고 테스트

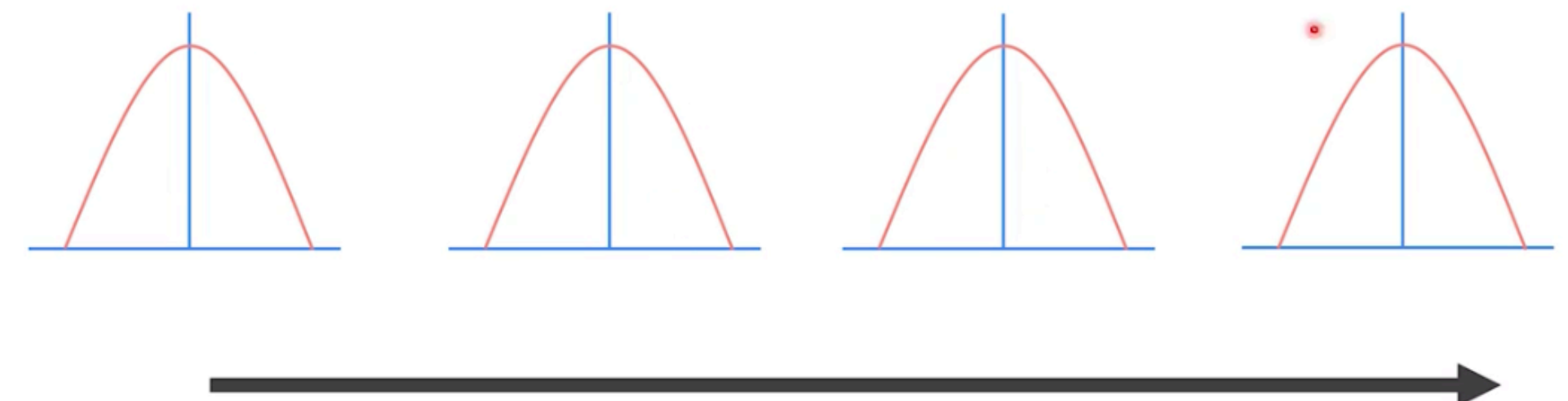
Techniques

Batch Normalization

- Internal Covariate Shift
 - Neural Network Layer를 지날 수록, Distribution이 계속 변형되어 제대로 학습이 잘 안 되는 현상 발생.
- Batch Normalization
 - 이를 해결하기 위해 어떤 Term을 두어 Batch마다 Distribution이 변형되는 것을 막음.
- 모델의 순서
 - Layer -> Batch Norm -> Activation



Internal Covariate Shift

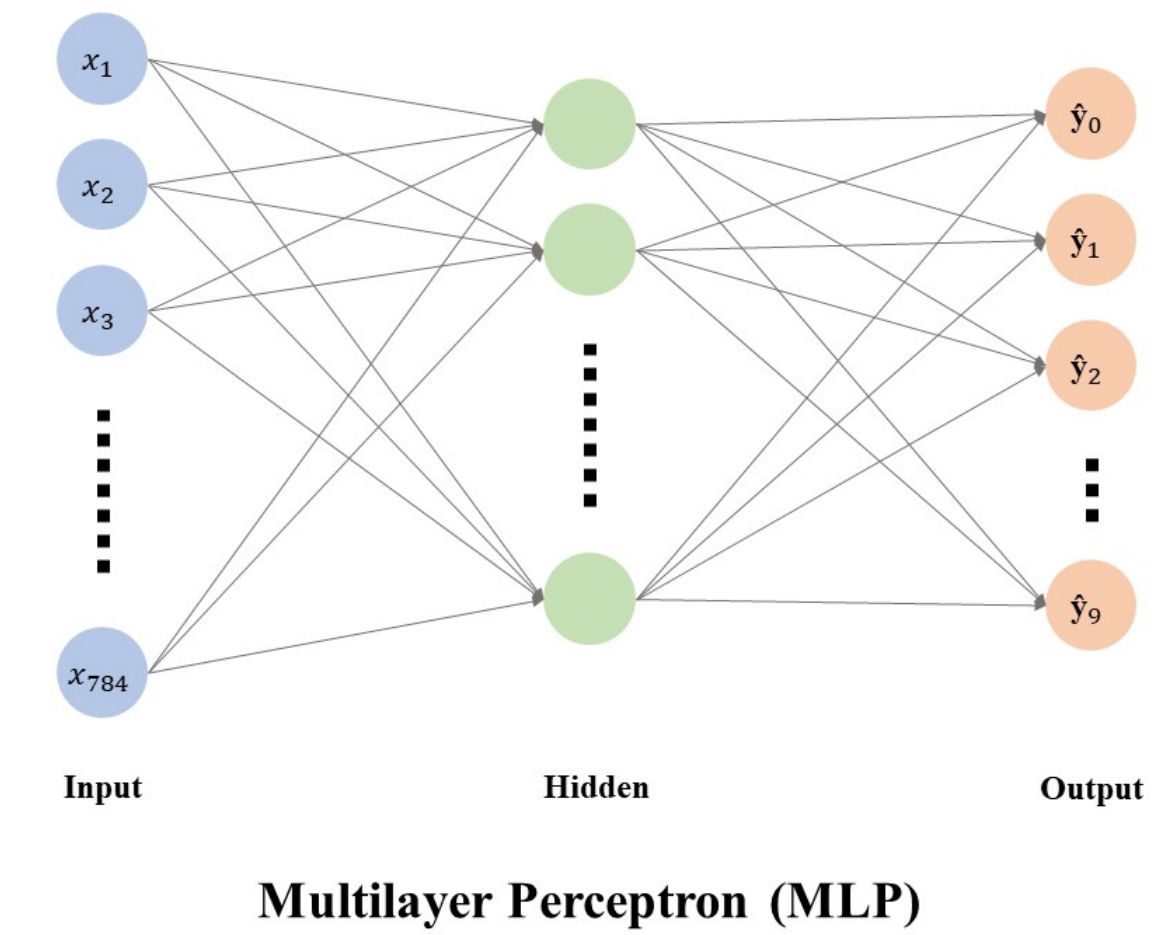
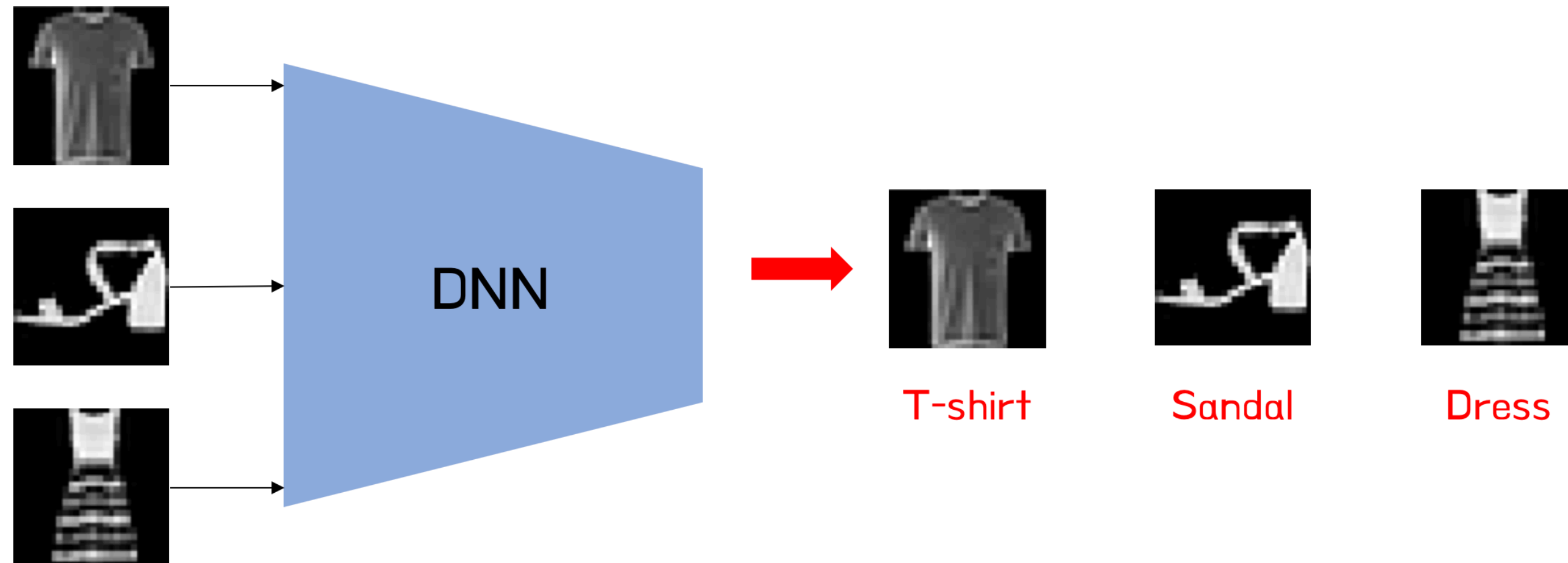


$$\bar{x} = \frac{x - \mu_B}{\sqrt{\sigma_B^2 + \epsilon}}$$

$$\hat{x} = \gamma \bar{x} + \beta$$

Fashion MNIST Classifier

Intro



- 옷 사진 Data를 DNN을 통해 분류하는 모델을 만드는 것이 목표
- 사진은 28x28x1 , 28x28 size이며 RGB가 아닌 밝기만으로 이루어진 데이터
- Local에서 진행

Fashion MNIST Classifier

Code Review

- 데이터 셋 설정
 - tf.data.Dataset을 활용성 좋게 데이터를 셋
 - shuffle은 data를 섞어서 뽑음
 - 그래야 학습의 다양성이 증가.
 - 결과를 보면 784(28*28)으로 잘 들어갔음.
 - 맨 위에 보면 / 255로 normalization 됨.

```
# Load training and eval data from tf.keras
(train_data, train_labels), (test_data, test_labels) = \
    tf.keras.datasets.fashion_mnist.load_data()

train_data = train_data / 255.
train_data = train_data.reshape([-1, 28 * 28])
train_data = train_data.astype(np.float32)
train_labels = train_labels.astype(np.int32)

test_data = test_data / 255.
test_data = test_data.reshape([-1, 28 * 28])
test_data = test_data.astype(np.float32)
test_labels = test_labels.astype(np.int32)
```

```
# for train
N = len(train_data)

## 코드 시작 ##
train_dataset = tf.data.Dataset.from_tensor_slices((train_data, train_labels))
train_dataset = train_dataset.shuffle(N)
train_dataset = train_dataset.batch(batch_size)
train_dataset = train_dataset.repeat()
## 코드 종료 ##
```

```
# for test
## 코드 시작 ##
test_dataset = tf.data.Dataset.from_tensor_slices((test_data, test_labels))
test_dataset = test_dataset.batch(batch_size)
test_dataset = test_dataset.repeat()
## 코드 종료 ##
```

```
<_RepeatDataset element_spec=(TensorSpec(shape=(None, 784), dtype=tf.float32, name=None),
<_RepeatDataset element_spec=(TensorSpec(shape=(None, 784), dtype=tf.float32, name=None),
```

```
checker.train_dataset_check(train_dataset)
checker.test_dataset_check(test_dataset)
```

train_dataset을 잘 구현하셨습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.
test_dataset을 잘 구현하셨습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.

Fashion MNIST Classifier

Code Review

- 모델 구성 제작
 - `tf.keras.Input`을 통해 Input size 28*28 지정
 - 요구조건에 맞게 세팅
 - 첫번째 Layer 출력 feature 512
 - ReLU와 1st Layer 사이 Batch Normalization
 - 마지막 출력 Layer는 `num_classes`로 설정
 - 마지막 Layer에는 softmax 설정

```
model = tf.keras.Sequential() # Sequential 모델 생성

tf.keras.layers API 를 이용해 모델 코드를 작성해보세요! "## 코드 시작 ##"과 "## 코드 종료 ##"

## 코드 시작 ##
model.add(tf.keras.Input(shape=(28*28,)))
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=512))
model.add(tf.keras.layers.BatchNormalization())
model.add(tf.keras.layers.ReLU())
model.add(tf.keras.layers.Dense(units=num_classes, activation='softmax'))
## 코드 종료 ##
```

```
model.summary()
```

Layer (type)	Output Shape	Param #
dense_2 (Dense)	(None, 512)	401920
batch_normalization_1 (Batch Normalization)	(None, 512)	2048
re_lu_1 (ReLU)	(None, 512)	0
dense_3 (Dense)	(None, 10)	5130

```
=====
Total params: 409098 (1.56 MB)
Trainable params: 408074 (1.56 MB)
Non-trainable params: 1024 (4.00 KB)
=====
```

```
checker.model_check(model)
```

네트워크를 잘 구현하셨습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.

Fashion MNIST Classifier

Code Review

- 모델 컴파일 및 학습, 테스트
 - 요구조건에 맞게 세팅
 - optimizer : adam optimizer 사용
 - learning_rate 0.001에서 0.01으로 변경
 - loss : sparse categorical cross entropy
 - Sparse : one-hot encoded label
 - Metrics : accuracy (모델 성능 평가에 쓰임)

```
# model compile with optimizer, loss, metrics

## 코드 시작 ##
model.compile(optimizer = tf.keras.optimizers.legacy.Adam(learning_rate=learning_rate),
              loss = 'sparse_categorical_crossentropy',
              metrics = ['accuracy'])
## 코드 종료 ##
```

```
checker.compile_check(model)
```

compile을 잘 정의하셨습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.

Fashion MNIST Classifier

Code Review

- 모델 학습 및 테스트
 - 학습
 - model.fit을 활용
 - steps_per_epoch : 몇 번 batch 학습 시킬 것인지
 - Batch size : 한번에 데이터 얼마만큼 읽어들이는 것인지
 - Epoch 기존 5에서 30으로 변경.
 - 테스트
 - Model acc, test acc 기준 통과

```
## 코드 시작 ##  
model.fit(train_dataset, steps_per_epoch = len(train_data) / batch_size, epochs=max_epochs)  
## 코드 종료 ##
```

```
Epoch 1/30  
468/468 [=====] - 1s 3ms/step - loss: 0.0900 - accuracy: 0.9670
```

```
checker.accuracy_check(model)
```

fit을 잘 정의하셨습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.

```
loss, accuracy = model.evaluate(test_dataset, steps = len(test_data)//batch_size)  
print('test loss is {}'.format(loss))  
print('test accuracy is {}'.format(accuracy))
```

```
78/78 [=====] - 0s 1ms/step - loss: 0.8617 - accuracy: 0.8783  
test loss is 0.8616554141044617  
test accuracy is 0.8783053159713745
```

```
checker.test_check(model)
```

모델 성능이 기준치를 넘었습니다! 이어서 진행하셔도 좋습니다.

Fashion MNIST Classifier

Code Review

- 결과
 - 테스트 셋 25개 중 23개 맞춤. (92% acc)
 - 모든 기준 통과

```
import check_util.submit as submit
submit.process_submit()

[ Self-Check ] 시스템: Darwin
[ Self-Check ] Submit 파일 생성완료! 위치: 'submit'
[ Self-Check ] submit.zip 생성 완료!
[ Self-Check ] 모든 평가기준을 통과했습니다. 압축파일을 제출해주세요!
```



Fashion MNIST Classifier

Problems

- 문제점 원인
 - Python 3.6 / Tensorflow 2.0.0 버전에서 구동해야 함
 - 이 과제 한 개를 위해 현재 세팅을 지우고 다시 설치해야 함을 우회하고자 했음
- Metrics (<https://www.boostcourse.org/ai212/forum/23364>)
 - metrics는 model.fit 이후에 설정되는 값이라 fit을 돌린 이후 checker 검사
- Model Accuracy (<https://www.boostcourse.org/ai212/forum/25094>)
 - 버전 문제로 인해 2.0.0에서는 model.metrics[1]에 acc가 들어있음.



Thank you for listening

Neural Network, Techniques
Fashion MNIST Classifier

GDSC Hanyang ML/DL : Basic, Jaeseung Lee