# 딥러닝 및 응용

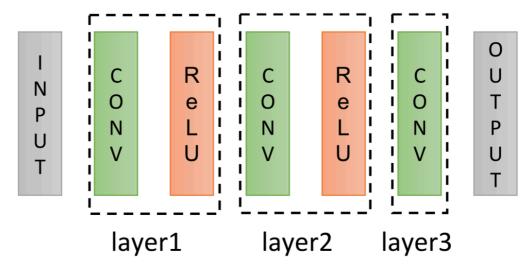
# Lab02: Image Super Resolution using Deep Convolutional Neural Network

2016025532 컴퓨터전공 심수정

### <object>

● 저해상도(low resolution)의 이미지를 고해상도(high resolution)의 이미지로 변경할 수 있도록 딥러닝을 활용하는 것

### <model>



- Data Set -> (32, 32, 3)의 image set
- Input Layer -> (32, 32, 1)의 image set
- Layer1 -> (32, 32, 64)의 image set
- Layer2 -> (32, 32, 64)의 image set
- Layer3 -> (32, 32, 1)의 image set
- Output -> (32, 32, 1)의 image set

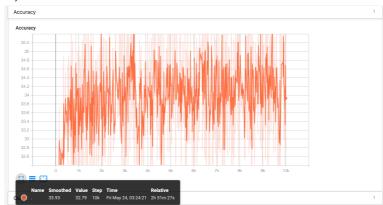
#### <result>3-3-3 normalization

- 1) parameter
- (1) W1 shape(3,3,1,64)
- (2) W2 shape(3,3,64,32)
- (3) W3 shape(3,3,32,1)
- (4) b1 shape(64)
- (5) b2 shape(32)
- (6) b3 shape(1)

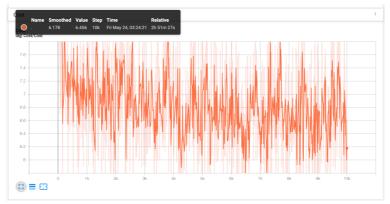
- 2) Set5 test
- (1) Accuracy -> 35.17
- (2) Cost -> 1.86

Lossy conversion from float32 Accuracy 35.16572189331055 Cost 1.8575512170791626

- 3) tensorboard
- (1) Accuracy(PSNR)

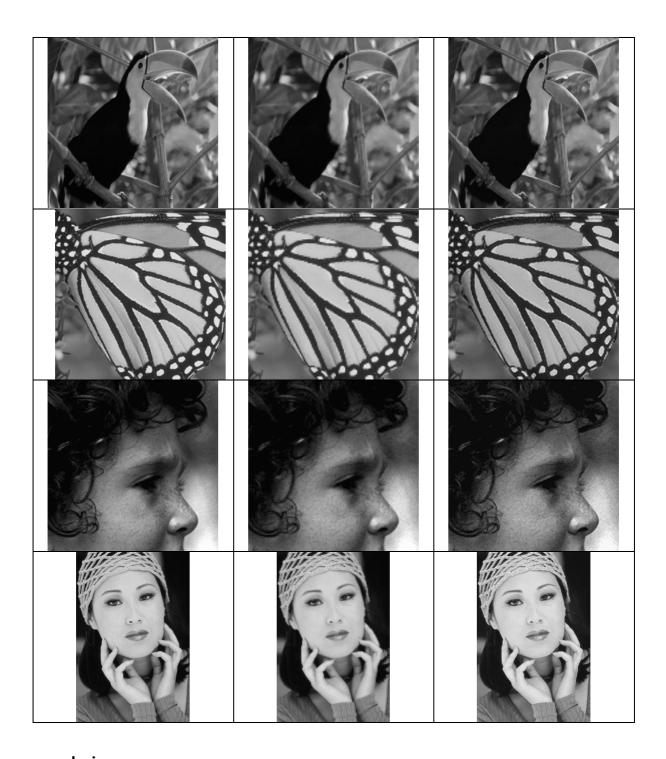


## (2) Cost(Euclidean Cost)



## 4) Set 5 Pictures





## <analysis>

- Size가 128인 batch를 사용하였기에 tensorboard에서 accuracy, cost의 graph가 일정한 방향으로 선을 그리는 것이 아닌 여러 방향으로 왔다갔다 하는 것을 확인할 수 있음
- Normalization을 하지 않은 결과와 Normalization을 한 결과를 시도해보았는데 Normalization을 하여 3-3-3 filter를 돌렸을 때의 결과가 그렇지 않을 때의 결과 보다 좋음을 확인할 수 있었음