## NestedUNet のテスト結果を出力

これまで訓練した Nested UNet が入力画像に対してセグメンテーションをできるかを確認するために、セグメンテーションした結果を画像として保存する関数を作成する.

方法は簡単で, Validation で使用したコードを流用しつつ, 結果を OpenCV で保存するようにした.

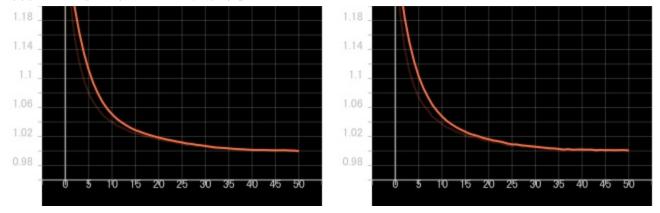
作成したコードの一部を以下に示す.

```
avg meter = AverageMeter()
for c in range(config['num classes']):
    os.makedirs(os.path.join(results dir path, config['name'], str(c)), exist ok=True)
with torch.no_grad():
    for input, target, meta in tqdm(val_loader, total=len(val_loader)):
       input = input.cuda()
        target = target.cuda()
       # compute output
        if config['deep supervision']:
            output = model(input)[-1]
            output = model(input)
        iou = iou score(output, target)
        avg meter.update(iou, input.size(0))
        output = torch.sigmoid(output).cpu().numpy()
        for i in range(len(output)):
            for c in range(config['num classes']):
                cv2.imwrite(os.path.join(results dir path, config['name'], str(c), meta['img id'][i] + '.jpg'), (output[i, c] * 255).astype('uint8'))
print('IoU: %.4f' % avg_meter.avg)
torch.cuda.empty_cache()
```

## 50 Epoch 回して得られた結果

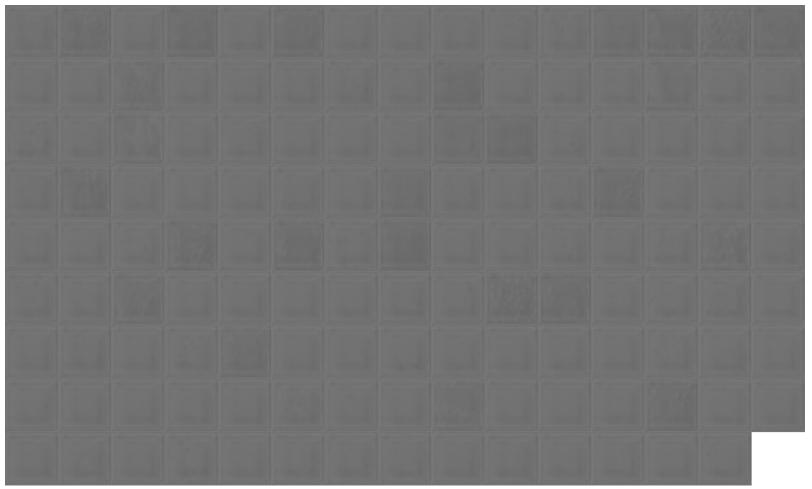
次に、50 Epoch 訓練した NestedUNet の訓練結果とテスト結果を、それぞれ以下に示す.

## 訓練誤差と検証誤差の減衰傾向



このグラフより, 50 Epoch 程度では誤差が0.98程度までしか減少していないことが確認できる.

## テスト画像に対してセグメンテーションを行った結果



画像ごとに微少な変化があることは確認できるが、何かしらを生成途中という印象を受ける. これは、誤差がまだ十分に減少していないことが原因であると考えられる.