Tensorboard 활용

Embedding

- IPython.display.display(), IPython.display.Image() 를 이용해서, 훈련된 weight 값의 이미지 표시
- 동일한 weight 값을 텐서보드 embedding 으로 확인
 - embedding 을 위한 레이블 데이터 처리
- MNIST 훈련 데이터 일부에 대해서, 입력값과 linear mnist 출력단 값을 매핑하는 embedding 생성 후 시각 화
 - embedding 을 위한 매핑 생성
 - embedding 을 위한 스프라이트 이미지 처리
 - embedding 으로 보여줄 2차원 텐서 처리

수요일 실습의 변수 시각화 (심화주제) 참고

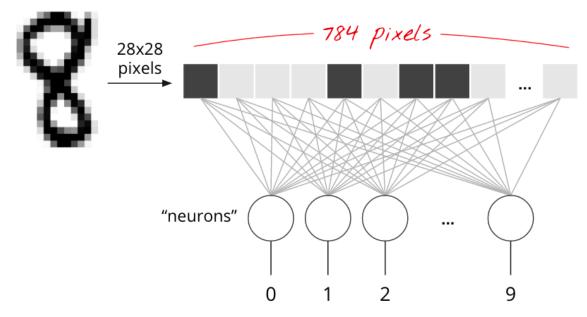


Image from: https://codelabs.developers.google.com/codelabs/cloud-tensorflow-mnist/#3

수요일 실습의 mnist linear.py 에서 발췌

```
In [1]: %matplotlib inline
    from __future__ import print_function, division

import os

import numpy as np
    import tensorflow as tf
    from mnist_data import load_mnist, load_mnist_t10k
    from tqdm import tqdm
    from scipy.misc import imsave
```

데이터는 이전의 Tensorboard 활용 실습에서 사용한 것을 다시 사용

```
In [2]: data_dir = './mnist'
```

MNIST 데이터 특성 및, batch size, learning rate 설정

MNIST 훈련용 그래프 구축

```
In [4]: input
                        = tf.placeholder(shape=[None, input size],
                                          dtype=tf.float32, name="input")
        label
                        = tf.placeholder(shape=[None],
                                          dtype=tf.int64, name="label")
                        = tf.Variable(tf.zeros([input size, output size]))
        weights
        biases
                        = tf.Variable(tf.zeros([output size]))
                        = tf.matmul(input , weights) + biases
        output
                        = tf.nn.softmax(output)
        pred
                        = tf.one hot(label , output size, axis=1)
        label onehot
        loss
                        = tf.reduce mean(
                            tf.nn.softmax cross entropy with logits(
                                logits=output,
                                labels=label onehot))
        trainer
                        = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning rate=1
        earning rate)
                        = trainer.minimize(loss)
        optimize
                        = tf.equal(tf.argmax(pred, axis=1), label )
        correct
                        = tf.reduce mean(tf.cast(correct, tf.float32))
        accuracy
```

그래프는 준비되었고, 이제 훈련/테스트를 위한 루프를 작성

데이터 로딩

세션 설정, 세션 생성, 초기화

```
In [6]: session = tf.InteractiveSession(config=tf.ConfigProto(gpu_options={
    'allow_growth':True}))
    init = tf.global_variables_initializer()
    session.run(init)
```

훈련용 배치 갯수, 테스트용 배치 갯수 계산

```
In [7]: batch count
                        = 60000 // batch size
                       = 10000 // batch size
         test count
In [8]: max epochs
                        = 100
 In [9]: for ep in tqdm(range(max epochs)):
             total loss = 0
             total acc v = 0
             for i in range(batch count):
                 img = np.reshape(
                         images[i*batch size:(i+1)*batch size],
                         [batch size, 28 * 28])
                 lbl = (labels[i*batch size:(i+1)*batch size])
                 _, loss_v, acc_v = session.run(
                     [optimize, loss, accuracy],
                     feed_dict= {input_: img, label_: lbl})
                 total loss += loss v
                 total_acc_v += acc_v
             total acc = 0
             for a in range(test count):
                 index = a * batch size
                 img = np.reshape(
                         t_images[index:index+batch_size],
                         [batch size, 28 * 28])
                 lbl = t labels[index:index+batch size]
                 acc = session.run(accuracy, feed dict={input :img, label :1
         bl})
                 total acc += acc
             total acc = total acc / test count
         100% | 100/100 [00:38<00:00, 2.61it/s]
In [10]: print('epoch %d: loss: %.5f acc: %.5f test acc: %.2f%%' % (
             total loss / batch count,
             total acc_v / batch_count,
             total acc * 100))
         epoch 100: loss: 0.87104 acc: 0.89553 test acc: 90.95%
```

<u>IPython.display</u> (<u>http://ipython.readthedocs.io/en/stable/api/generated/IPython.display.html</u>) 모듈의 .display(), .lmage() 를 이용해서 이미지 표시

- 학습된 weight 시각화 이미지를 주피터 노트북으로 보기 위해서 IPython.display 모듈 사용
- IPython.display는 주피터 노트북 안에서만 사용할 수 있는 모듈
- Image() 로컬 파일, url 주소, 또는 버퍼에서 이미지를 가져오기 위한 클래스
- display() Image() 객체를 jupyter 노트북에 표시하는 메소드
- display() 메소드가 지원하는 객체 유형에는:
 - Image() 이미지
 - Audio() 오디오
 - HTML() HTML 텍스트 객체
 - Javascript()
 - **...**

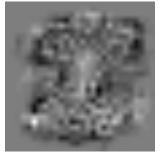
In [11]: import IPython.display
dir(IPython.display)

```
Out[11]: ['Audio',
           'DisplayHandle',
           'DisplayObject',
           'FileLink',
           'FileLinks',
           'HTML',
           'IFrame',
           'Image',
           'JSON',
           'Javascript',
           'Latex',
           'Markdown',
           'Math',
           'Pretty',
           'SVG',
           'ScribdDocument',
           'TextDisplayObject',
            'VimeoVideo',
           'YouTubeVideo',
            ' builtins ',
           '__doc__',
'__file__',
'__name__',
            ___
'__package___',
            'clear output',
           'display',
           'display html',
           'display_javascript',
           'display_jpeg',
           display_json',
           'display latex',
           'display markdown',
           'display pdf',
           'display png',
           'display_pretty',
           'display svg',
           'publish display data',
           'set matplotlib close',
           'set matplotlib formats',
           'update display']
```

In [12]: from IPython.display import display, Image

```
In [13]: # image dump for trained variables
w_t = session.run(weights).transpose()
for n in range(10):
    w = w_t[n]
    w = np.reshape(w, [28, 28])
    w_min = w.min()
    w_max = w.max()
    w_1 = (w - w_min) / (w_max - w_min)
    w_255 = w_1 * 255
    imsave('filter{}.png'.format(n), w_255)
```

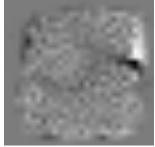




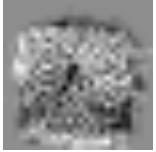
















임베딩 데이터를 저장할 processed 디렉토리 생성

```
In [15]: %%bash
    rm -fr processed
    rm -fr save
```

임베딩 데이터를 표시할 때 레이블 데이터를 보여주기 위한 메타 데이터 파일

```
In [16]: metadata_label_tsv = './label.tsv'
```

label.tsv 에는 뭐가 들어 있나

메타데이터용 파일은 processed 디렉토리에 있어야 함

```
In [18]: !mkdir -p processed
!cp label.tsv processed/
```

임베딩에 사용할 변수 생성

- 간단하게 체크하기 위해서, 위의 이미지를 그릴 때 사용한 것 처럼 weights 변수의 역행렬을 이용
- tf.global_initializer() 이미 실행한 상태에서 텐서플로우 변수를 새로 만든 것이므로 initializer 를 실행해 주어 야 함

```
In [19]: embedding_var = tf.Variable(w_t, name='embedding')
session.run(embedding_var.initializer)
```

project 플러그인에 포함된 ProjectorConfig() 클래스 생성

```
In [20]: from tensorflow.contrib.tensorboard.plugins import projector
config = projector.ProjectorConfig()
```

config 에 embeddings 항목 하나를 새로 만들어 추가하고, 설정

```
In [21]: embedding = config.embeddings.add()
embedding.tensor_name = embedding_var.name
embedding.metadata_path = './label.tsv' # summary directory 부터의 상
대경로
```

embedding 을 processed 디렉토리에 기록해 줄 FileWriter 생성

- FileWriter 는 필요에 따라 여러개 생성해서 사용해도 됨
- 하지만 서로 다른 FileWriter 가 같은 디렉토리에 쓰고 있으면 tensorboard 가 오동작해서 그래프가 업데이트 되지 않는 현상 등이 발생할 수 있음

```
In [22]: summary_writer = tf.summary.FileWriter('processed')
```

projector 플러그인의 visualize_embeddings() 메소드 호출

```
In [23]: projector.visualize_embeddings(summary_writer, config)
In [24]: !ls -l processed
     total 16
     -rw-r--r-- 1 rhee staff 79 Sep 7 09:08 label.tsv
     -rw-r--r-- 1 rhee staff 75 Sep 7 09:08 projector_config.pbtxt
```

embedding var 를 저장하기 위한 saver 를 만들고, 이를 이용해서 저장

```
In [25]: saver = tf.train.Saver([embedding_var])
    saver.save(session, 'processed/save-1.ckpt', 1)
Out[25]: 'processed/save-1.ckpt-1'
```

텐서보드 실행

• 텐서보드 감상 후 정지 버튼을 누르거나 Kernel -> Interrupt 메뉴를 선택

입력값과 linear mnist 출력단 값을 매핑하는 embedding

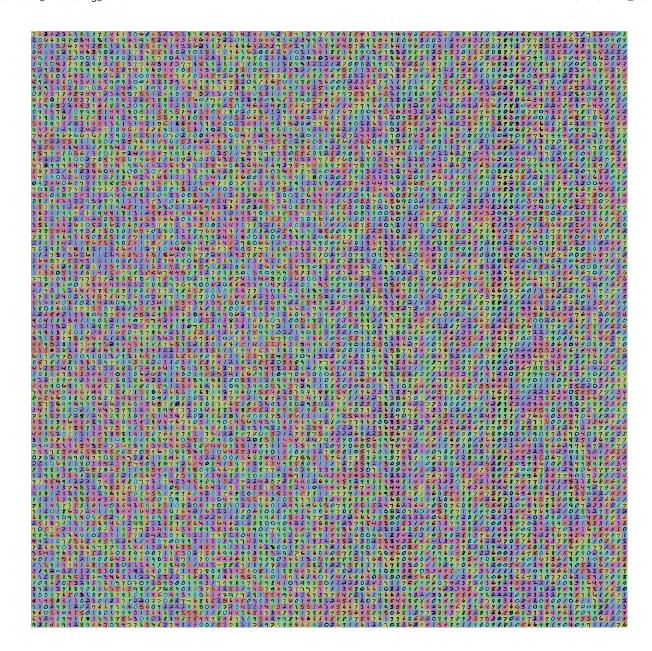
텐서보드 임베딩 탭에서 보여줄 데이터 포인트의 이미지 생성

- t images 의 10,000 개 이미지 사용
- 10x10 으로 묶어서 2800x2800 png 생성 sprite

```
In [29]: # 최종 28 x 100 by 28 x 100, 총 10,000 개 이미지의 썸네일 시트 (**sprite**)
        sprite img = np.zeros([2800,2800,3],dtype=np.float32)
         # 세로축으로 100개 나열
         for y in xrange(100):
            # 가로축으로 100개 나열
            for x in xrange(100):
                index = x+y*100
                          = colors[int(t_labels[index])] # shape (3,)
                t img bw = t images[index]
                                                           # shape: (28,2
         8), 범위 0~1.0
                # index 번째 이미지를 복사할 버퍼 28x28
                t_img_c = np.zeros([28,28,3], dtype=np.float32)
                # t img bw 어레이에서 해당 픽셀의 값이 0 인 경우만 (배경부분)
                # colr 값으로 채움
                t_img_c[t_img_bw <= 0,:] = colr</pre>
                # 2800 x 2800 스프라이트 가운데 자기 자리에 복사
                sprite img[x*28:x*28+28,y*28:y*28+28,:] = t img c
```

```
In [30]: plt.imsave('sprite.png',sprite_img)
```

```
In [31]: display(Image('sprite.png'))
```



metadata 생성

```
In [32]: with open('metadata.tsv','w') as f:
    for i in range(200):
        f.write(str(t_labels[i])+'\n')
In [33]: # !cat metadata.tsv
```

생성된 스프라이트와 메타데이터를 processed2 로 복사

```
In [34]: !rm -fr processed2
!mkdir processed2

!cp sprite.png processed2/
!cp metadata.tsv processed2/
```

새로운 네트웍 그래프 구성

```
In [35]: tf.reset default graph()
In [36]: input = tf.placeholder(shape=[None, input size], dtype=tf.float32,
         name="input")
         label_ = tf.placeholder(shape=[None], dtype=tf.int64, name="label")
         hidden = tf.layers.dense(input ,150,activation=tf.nn.sigmoid)
         output = tf.layers.dense(hidden,10)
         pred = tf.nn.softmax(output)
         label_onehot = tf.one_hot(label_, output_size, axis=1)
         loss = tf.reduce mean(tf.nn.softmax cross entropy with logits(logit
         s=output, labels=label onehot))
         trainer = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning rate=learning
         optimize = trainer.minimize(loss)
         correct = tf.equal(tf.argmax(pred, axis=1), label )
         accuracy = tf.reduce mean(tf.cast(correct, tf.float32))
In [37]: | session = tf.InteractiveSession(config=tf.ConfigProto(gpu options={
         'allow_growth':True}))
         init = tf.global variables initializer()
```

새로운 그래프 훈련

session.run(init)

```
In [38]: max_epochs = 100
```

```
In [39]: for ep in tqdm(range(max epochs)):
             total loss = 0
             total acc v = 0
             for i in range(batch count):
                 img = np.reshape(
                          images[i*batch size:(i+1)*batch size],
                          [batch size, 28 * 28])
                 lbl = (labels[i*batch size:(i+1)*batch size])
                 , loss v, acc v = session.run(
                                      [optimize, loss, accuracy],
                                      feed dict= {input_: img, label_: lbl})
                 total loss += loss v
                 total_acc_v += acc_v
             total acc = 0
             for a in range(test count):
                 index = a * batch size
                 img = np.reshape(
                         t images[index:index+batch size],
                          [batch_size, 28 * 28])
                 lbl = t labels[index:index+batch size]
                 acc = session.run(accuracy,
                                    feed dict={input :img, label :lbl})
                 total acc += acc
             total acc = total acc / test count
```

embedding2 (입력값 레이블과 출력유니트 벡터에 대한 매핑) 생성

100% | 100/100 [01:50<00:00, 1.08s/it]

- 입력값 레이블과 출력유니트 벡터에 대한 매핑은 현재 없음
- 테스트 입력값 처음 200 개 에 대해서 inference 를 수행하여 매핑을 만듬
- 미니배치 한 번에 넣어도 괜찮을 만한 크기라서 session.run() 한번만 수행

```
In [40]: num_emb2_points = 200
    emb2 = np.zeros([num_emb2_points, 10],dtype=np.float32)
    img = t_images[:200].reshape([200,784])
    lb1 = t_labels[:200]
    acc, hid = session.run([accuracy,pred], feed_dict={input_:img, labels_!:lb1})
    emb2[:,:] = hid
```

불편하지만, 텐서 변수로 만들어야 함

```
In [41]: embedding2_var = tf.Variable(emb2, name='embedding2')
    session.run(embedding2_var.initializer)
```

ProjectorConfig() 사용

```
In [42]: config = projector.ProjectorConfig()
```

config.embeddings 를 이용해서 비어있는 embedding 추가

```
In [43]: embedding = config.embeddings.add()
```

embedding 속성 설정

```
In [44]: embedding.tensor_name = embedding2_var.name
  embedding.metadata_path = 'metadata.tsv'
  embedding.sprite.image_path = 'sprite.png'
  embedding.sprite.single_image_dim.extend([28, 28])
```

embedding 을 파일로 저장해 줄 FileWriter 생성

```
In [45]: summary_writer = tf.summary.FileWriter('processed2')
```

config 에 지정된 embedding 들을 시각화 해 줄 것을 요청

```
In [46]: projector.visualize_embeddings(summary_writer, config)
```

참조할 변수값을 저장해 줄 Saver() 생성하고, embedding2_var 텐서를 저장

```
In [47]: saver = tf.train.Saver([embedding2_var])
    saver.save(session, 'processed2/save-2.ckpt', 2)
Out[47]: 'processed2/save-2.ckpt-2'
```

텐서보드 실행

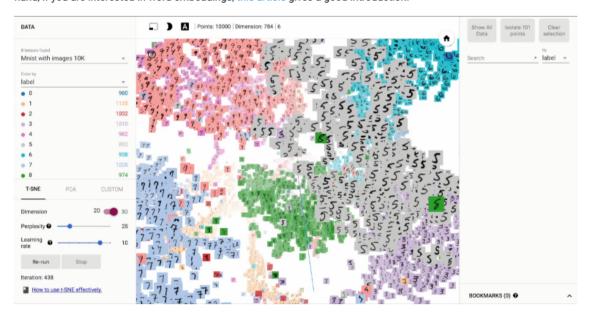
In []: !tensorboard --logdir processed2

Starting TensorBoard 54 at http://rhee-mbp.local:6006 (Press CTRL+C to quit)

약간 다른 시연이지만, 입력 데이터 레이블과 이미지를 매핑한 embedding 도 가능

https://github.com/normanheckscher/mnist-tensorboard-embeddings (https://github.com/normanheckscher/mnist-tensorboard-embeddings)

To learn more about embeddings and how to train them, see the Vector Representations of Words tutorial. If you are interested in embeddings of images, check out this article for interesting visualizations of MNIST images. On the other hand, if you are interested in word embeddings, this article gives a good introduction.



By default, the Embedding Projector projects the high-dimensional data into 3 dimensions using principal component analysis. For a visual explanation of PCA, see this article. Another very useful projection you can use is t-SNE. We talk about more t-SNE later in the tutorial.

추가 참고 문건

- https://www.tensorflow.org/get_started/embedding_viz (https://www.tensorflow.org/get_started/embedding_viz)
- http://colah.github.io/posts/2014-10-Visualizing-MNIST/ (http://colah.github.io/posts/2014-10-Visualizing-MNIST/)
- http://colah.github.io/posts/2015-01-Visualizing-Representations/ (http://colah.github.io/posts/2015-01-Visualizing-Representations/)