- 텐서플로 첫걸음 1장~ 2장 학습

- 1. 경사하강법
- 2. 손실함수(비용함수)
- 3. 선형회귀분석

- p41

• 텐서플로 예제 시작하기

```
1 import tensorflow as tf
2
3 a=tf.placeholder("float")
4 b=tf.placeholder("float")
5
6 y = tf.multiply(a,b)
7
8 sess = tf.Session()
9
10 print(sess.run(y, feed_dict={a:3, b:3}))
$\int 9.0$
```

▼ 텐서보드 출력 예제, 실행안됨 -> 네이티브 환경에서 재 실행

```
1 tensorboard — logdir='/content'

File "<ipython-input-8-74c34631c0d4>", line 1 tensorboard — logdir='/content'

SyntaxError: can't assign to operator

SEARCH STACK OVERFLOW

1 pwd

'/content'
```

▼ p49 변수간 관계에 대한 모델, 선형회귀분석

- 이장에서는 가장 간단한 예제인 선형회귀분석 방법을 이용해서 변수들 사이의 관계를 분석해 보겠습니다.
- 선형회귀는 Linear Regression 이라고 하며, 가장 간단한 형태의 알고리즘 입니다
- 먼저 보이는 코드는 임의의 좌표를 생성하는 코드 입니다

```
1 import numpy as np
2 num_points = 1000
3 vectors_set = []
4
5 for i in range(num_points):
6     x1 = np.random.normal(0.0, 0.55)
7     y1 = x1*0.1+0.3 + np.random.normal(0.0, 0.03)
8     vectors_set.append([x1,y1])
9
10 x_data = ia[v[0] for v in vectors_set]
11 y_data = [v[1] for v in vectors_set]
```

• 아래 코드를 이용, matplotlib 라이브러리를 활용해 좌표축에 점을 찍어보겠습니다

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
```

```
2 plt.plot(x_data, y_data, 'ro')
3 plt.show()
```

G

▼ 51p 비용함수와 경사 하강법 알고리즘

- 학습 알고리즘을 훈련
- 사실 우리는 위 직선이 선형회귀라는것, 그러니까 y=ax+b 형태의 방정식임을 알고있지만, 컴퓨터에게 직접 알려주지 않고 알아서 찾아가게 만드는 방법 입니다.
- 여기서 컴퓨터(머신러닝 프레임워크) W(가중치)와 b 라는 매개변수를 계속 수정 해 가면서 답을 찾아 나갑니다
- 지금 잘 하고 있는지 아닌지를 확인하기 위해서 비용함수를 정의합니다.
- 비용함수는 오차함수라고도 합니다. 결국 많은 자료들에서 말하는, Cost = error 라는 식이 성립하게 됩니다..
- 이번 예제에서는 평균제곱오차를 사용하며, 실제 값과 알고리즘이 반복마다 추정한 값 사이의 거리를 오차로 하는 값의 평균입니다
- 이제 텐서플로우로 변화를 추정하고 앞으로의 결과를 추론하는 시간
- Variable 메서드 호출 시, 텐서플로 내부의 그래프 자료구에 의해 만들어질 하나의 변수를 정의함

```
1 import tensorflow as tf
2
3 W = tf.Variable(tf.random_uniform([1], -1.0, 1.0))
4 b = tf.Variable(tf.zeros([1]))
5 y = W * x_data +b
```

• 손실함수? 거리기반으로 비용함수를 제작하겠습니다. 거리 제곱의 합계의 평균을 계산하는데 이렇게 복잡하게 계산하는 이유는 양수음수가 상쇄되는것을 막기 위해서

```
1 loss = tf.reduce_mean(tf.square(y-y_data))
```

• 아래의 메소드는 경사하강법입니다

GradientDescentOptimizer()

• train에 의해 호출되는 옵티마이조가 구현되어 있으며, 앞에서 정의한 비용함수(loss) 에다가 경사 하강법 알고리즘을 적용 함

```
1 optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(0.5)
2 train = optimizer.minimize(loss)
```

▼ p54 텐서플로 파라미터를 설정했습니다

- 라이러리를 불러들이고 파라미터를 설정한것 뿐이며, 실질적인 연산과 추론은 아직 실행되지 않았습니다
- 아래 코드를 실행함으로써 최적화된 W와 b를 찾기 위한 연산(계산 혹은 작업)을 수행합니다

```
1 #init = tf.initialize_all_variables()
2 init = tf.global_variables_initializer()
3 sess = tf.Session()
4 sess.run(init)
```

• 아래 코드는 학습을 8번 시키기 위해 range(8)로 설정하였습니다.

```
1 for step in range(8):
2 sess.run(train)
3 print(sess.run(W),sess.run(b))
4 print('Tensorflow guess : W= %f, b = %f'%(sess.run(W),sess.run(b)) )

다 
좀더 직관적으로 그래프로 출력하기 위해서 아래와 같은 코드를 추가합니다(매스플랏 라이브러리)

1 plt.plot(x_data, y_data, 'ro')
2 plt.plot(x_data, sess.run(W) * x_data + sess.run(b))
3 plt.xlabel('x')
4 plt.ylabel('y')
5 plt.show()
```

- 위에 점과 텐서플로가 추측한 관계식을 그래프에서 확인할 수 있다
- 인간이 아닌 컴퓨터가 추론을 한 예제

```
1 for step in range(8):
2    sess.run(train)
3    print(step,sess.run(W),sess.run(b))

1 for step in range(8):
2    sess.run(train)
3    print(step,sess.run(loss))
```

• 아니 뭐야 처음부터 답을 알고있잖아?!?!? 이게 아닌데..?

▼ p60 지금 까지 코드 한방정리

```
1 import numpy as np
2
3 num_points = 1000
4 vectors_set = []
 6 for i in range(num_points):
      x1 = np.random.normal(0.0, 0.55)
y1 = x1 * 0.1 + 0.3 + np.random.normal(0.0, 0.03)
vectors_set.append([x1,y1])
 10
11 x_data = [v[0] for v in vectors_set]
12 y_data = [v[1] for v in vectors_set]
14 import matplotlib.pyplot as plt
 16 plt.plot(x_data, y_data, 'ro')
 17 plt.show()
19 import tensorflow as tf
20
21 W = tf.Variable(tf.random_uniform([1], -1.0, 1.0))
22 b = tf.Variable(tf.zeros([1]))
23 y = W * x_data +b
25 loss = tf.reduce_mean(tf.square(y-y_data))
26 optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(0.5)
27 train = optimizer.minimize(loss)
29 init = tf.global_variables_initializer()
30
31 sess = tf.Session()
32 sess.run(init)
34 for step in range(8):
      sess.run(train)
print(step, sess.run(W), sess.run(b))
       print(step, sess.run(loss))
38
       plt.plot(x_data, y_data, 'ro')
plt.plot(x_data, sess.run(W) * x_data + sess.run(b))
plt.xlabel('x')
plt.xlim(-2,2)
plt.ylim(0.1, 0,6)
42
43
       plt.ylabel('y')
44
45
       plt.show()
46
```

https://colab.research.google.com/drive/100Z3q3_3_h75DCYfew_59iMYGALYSSWr#printMode=true

• 이상으로 선형회귀분석 알고리즘을 사용해서 두개의 필수적인 개념인 비용함수와 경사하강법 알고리즘을 살펴봤습니다.

1