→ 1. Input data

• Configuration variable들을 정의하고 Input data를 정규분포를 따르는 랜덤값으로 생성했습니다.

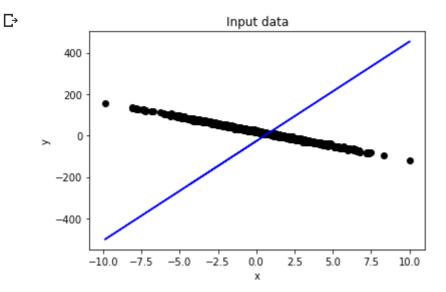
dataset의 크기는 1000, 찾고자하는 함수는 f(x) = -14x + 20 이다. 또한 learning rate은 0.001로 뒀습 random.normal을 통해 정규분포가 N(0,3)의 분포를 따르도록 x값과 n을 정의했습니다.

• 학습시킬 linear model을 초기화하고 input data와 linear model을 시각화했습니다.

linear model은 (theta0, theta1) = (48, -27)을 만족하는 f(x) = 48x - 27 로 초기화하고 linear model과 랜덤값으로 생성한 x,y값을 시각화했습니다.

```
1 import numpy as np
 2 import matplotlib.pyplot as plt
 3 '''
 4 1. Data
 5 - Config
   - Input Data
 7
  2. Linear Model
 8
 9 - Initialize linear model
10 - Visualize data and linear model
11 '''
12
13 # Config
14 m=1000
15 b=20
16 a = -14
17 learning rate=0.001
18 theta0, theta1=-27, 48
19
20 # Input data
21 x=np.random.normal(0, 3, size=m)
22 temp y=a*x+b
23 n=np.random.normal(0, 3, size=m)
24 y=temp y+n
26 # Initialize linear model
27 h=theta1*x+theta0
29 # Visualize data and linear model
30 plt.scatter(x, y, color='black')
31 plt.plot(x, h, color='blue')
32 plt.xlabel('x')
33 plt.ylabel('y')
2/ ml+ +i+la/ 'Tnnu+
```

```
2020.4.1.
34 pit.title( input data )
35 plt.show()
```

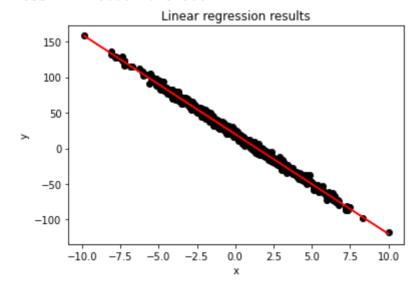


- 먼저 Objective function, gradient descent, derivation 들을 정의했습니다.
- Gradient descent방법으로 theta0와 theta1을 update시키면서 학습을 이어갑니다. 이때 학습이 끝나는 조건은 두 값이 수렴하여 이전 theta값들과 upate후의 theta값들이 동일할때입니다.

```
1 '''
 2 3. Objective function
  - Define objective function
 4
 5 4. Gradient Descent
  - Define derivations
   - Update theta0 and theta1
  1 1 1
 9
10 # Define objective function
11 def objective function():
       J = np.sum((h-y)**2) / (2*m)
12
13
      return J
14
15 # Define derivations
16 def dev():
       dev0=np.sum(h-y) / m
17
18
       dev1=np.sum((h-y)*x) / m
19
       return dev0, dev1
21 # Update theta0 and theta1
22 def gradient_descent() :
23
       return theta0-(learning rate*dev0), theta1-(learning rate*dev1)
24
25 J_list=[]
26 +ha+an lia+
```

```
20 tnetau list=[]
27 theta1 list=[]
28 # Train
29 count=0
30 while(1) :
31
       count+=1
32
       J=objective function()
33
       J list.append(J)
34
       theta0 list.append(theta0)
       thetal list.append(thetal)
35
36
       dev0, dev1 = dev()
       temp0, temp1 = theta0, theta1
37
       theta0, theta1 = gradient descent()
38
39
       h=theta0+theta1*x
40
       if(temp0==theta0) and (temp1==theta1) :
41
           break
42 print("theta0 : ", theta0)
43 print("theta1: ", theta1)
44 print("loss : ", J)
45 # Visualize data and linear model
46 plt.scatter(x, y, color='black')
47 plt.plot(x, h, color='red')
48 plt.xlabel('x')
49 plt.ylabel('y')
50 plt.title('Linear regression results')
51 plt.show()
```

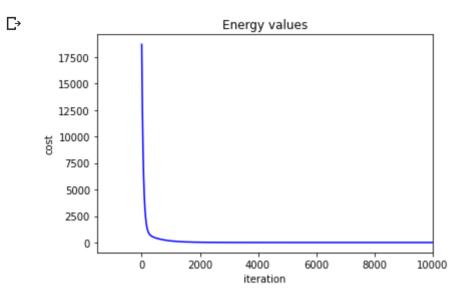
theta0 : 20.01254840580673 theta1 : -14.001667149441015 loss : 4.300044723130642



→ 3. Energy Values

- update를 할때마다 J_list에 그동안의 J(objective function의 value) 값들을 넣었습니다.
- 각 iteration마다 J값이 어떻게 변하는지 시각화했습니다.

```
1 plt.plot(J_list, color='blue')
2 plt.xlabel("iteration")
3 plt.xlim(right=10000)
4 plt.ylabel("cost")
5 plt.title("Energy values")
6 plt.show()
```

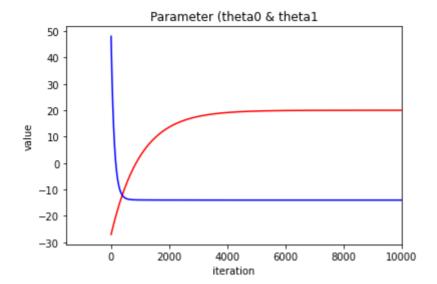


4. Model parameters

- update를 할때마다 변하는 theta0과 theta1의 값들을 따로 리스트해 저장해뒀었습니다.
- 각 iteration마다 theta0과 theta1이 어떻게 변하는지 시각화했습니다.

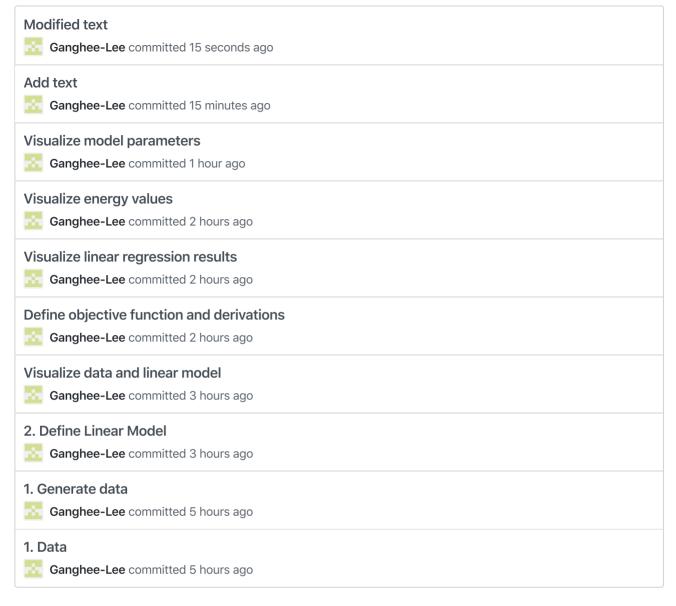
```
1 plt.plot(theta0_list, color='red')
2 plt.plot(theta1_list, color='blue')
3 plt.xlabel("iteration")
4 plt.xlim(right=10000)
5 plt.ylabel("value")
6 plt.title("Parameter (theta0 & theta1")
7 plt.show()
```

C→

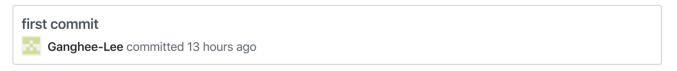


History for class-MachineLearning / assignment02 / MachineLearning_assignment02.ipynb

Commits on Apr 1, 2020



- Commits on Mar 31, 2020



Newer Older