Topics in Deep Learning

Lab Assignment 02



By

Tilak Nanavati 201811001

Problem Statement:

1. Write the gradient descent optimization code for minimizing the following functions and find the values of x for which f(x) is minimum.

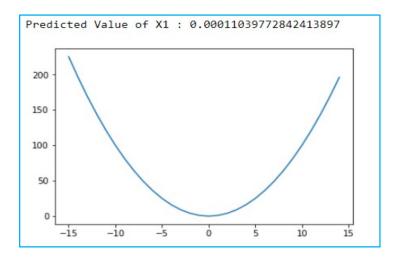
a.
$$f(x) = x^2$$

b. $f(x)=(x+1)^2$
c. $f(x1, x2) = x_1^2 + x_2^2$

Solutions:

1.a

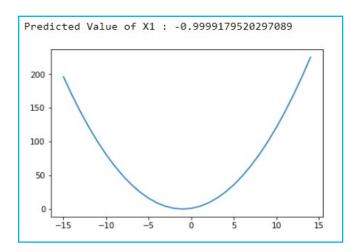
```
#f(x) = x^2
import matplotlib.pyplot as plt
alpha = 0.01
x = [i*i for i in range(-15,15)]
y = [i for i in range(-15,15)]
#print(x)
plt.plot(y,x)
x1 = 1
for i in range(451):
x1 = x1 - alpha*(2*x1)
print("Predicted Value of X1:",x1)
```



1.b

```
#f(x) = x^2
import matplotlib.pyplot as plt
alpha = 0.01
x = [(i+1)**2 for i in range(-15,15)]
y = [i for i in range(-15,15)]
#print(x)
plt.plot(y,x)
x1 = 1
for i in range(500):
x1 = x1 - alpha*(2*(x1+1))
print("Predicted Value of X1:",x1)
```

Result:



1.c

```
import numpy as np
def f(x, y):
    return ((x**2+y**2))

x1 = [i for i in range(-15,15)]
x2 = [i for i in range(-15,15)]

X, Y = np.meshgrid(x1,x2)
Z = f(X,Y)
alpha = 0.01

#print(Z)
fig = plt.figure()
ax = plt.axes(projection='3d')
ax.plot_surface(X, Y, Z, rstride=1, cstride=1, cmap='viridis', edgecolor='green')
ax.set_xlabel('x1')
ax.set_ylabel('x2')
ax.set_zlabel('y');
```

 $new_x1=1$

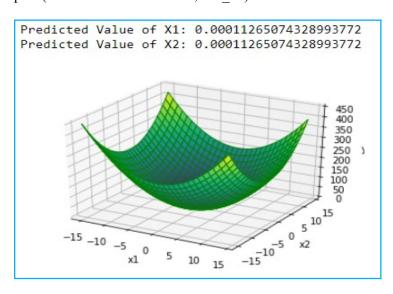
 $new_x^2=1$

for i in range(450):

new_x1 = new_x1 - alpha*(2*new_x1) new_x2 = new_x2 - alpha*(2*new_x2)

print("Predicted Value of X1:",new x1)

print("Predicted Value of X2:",new_x2)



2. Check the convexity of above functions between the arbitrary interval [a,b] by using following inequality, (t has to be between 0 and 1)

Solution:

```
def fl(a,b,t):
     return (t*a + (1-t)*b)**2
def f2(a,b,t):
     #print("****",t*((a)**2))
     return (t^*((a)^{**2})+(1-t)^*(b^{**2}))
x = np.arange(0,1,0.01)
flag = 0
count = 0
for t in x:
     count+=1
     print(count,": L.H.S :",f1(1,-1,t)," | R.H.S :",f2(1,-1,t))
     if(f1(1,-1,t)>f2(1,-1,t)):
          flag = 1
          break
print()
if(flag==0):
     print("The Given Function is : Convex")
else:
     print("The Given Function is : Non-Convex")
```

```
1 : L.H.S : 0.0 |
                    R.H.S: 0.0
2 : L.H.S : 0.00040000000000000007
                                      R.H.S: 0.04
3 : L.H.S : 0.001600000000000000
                                     R.H.S: 0.08
4 : L.H.S : 0.0036000000000000064
                                      R.H.S: 0.12
5 : L.H.S : 0.006400000000000012
                                     R.H.S: 0.16
6 : L.H.S : 0.010000000000000018
                                     R.H.S: 0.2
7 : L.H.S : 0.0144000000000000026
                                     R.H.S: 0.24
8 : L.H.S : 0.019600000000000034
                                     R.H.S: 0.28
9 : L.H.S : 0.02559999999999973
                                     R.H.S: 0.32
10 : L.H.S : 0.0323999999999999
                                     R.H.S: 0.36
11 : L.H.S : 0.0399999999999998
                                     R.H.S: 0.4
12 : L.H.S : 0.0483999999999999
                                     R.H.S: 0.44
13 : L.H.S : 0.0576
                        R.H.S: 0.48
14 : L.H.S : 0.067600000000000001
                                     R.H.S: 0.52
15 : L.H.S : 0.07840000000000001
                                     R.H.S: 0.56
16 : L.H.S : 0.090000000000000002
                                     R.H.S: 0.6
17 : L.H.S : 0.10240000000000005
                                     R.H.S: 0.64
18 : L.H.S : 0.115600000000000005
                                     R.H.S: 0.68
19 : L.H.S : 0.129599999999999
                                    R.H.S: 0.72
20 : L.H.S : 0.144399999999999
                                     R.H.S: 0.76
21 : L.H.S : 0.159999999999999
                                     R.H.S: 0.8
                                     R.H.S: 0.84
22 : L.H.S : 0.1763999999999995
23 : L.H.S : 0.1935999999999997
                                     R.H.S: 0.88
```

```
24 : L.H.S : 0.211599999999999 | R.H.S : 0.92
25 : L.H.S : 0.2304 | R.H.S : 0.96
26 : L.H.S : 0.25 | R.H.S : 1.0
27 : L.H.S : 0.27040000000000000
28 : L.H.S : 0.2916 | R.H.S : 1.08
29 : L.H.S : 0.3136000000000000 | R.H.S : 1.12
30 : L.H.S : 0.3364000000000001
                                R.H.S : 1.16
31 : L.H.S : 0.36000000000000001
                                R.H.S : 1.2
32 : L.H.S : 0.3844000000000013 | R.H.S : 1.24
R.H.S: 1.28
R.H.S: 1.32
35 : L.H.S : 0.462400000000000 | R.H.S : 1.36
37 : L.H.S : 0.5184 | R.H.S : 1.44
38 : L.H.S : 0.5476 | R.H.S : 1.48
39 : L.H.S : 0.5776
                    R.H.S : 1.52
40 : L.H.S : 0.6084 | R.H.S : 1.56
41 : L.H.S : 0.640000000000000 | R.H.S : 1.6
42 : L.H.S : 0.672400000000000 | R.H.S : 1.6400000000000000
43 : L.H.S : 0.70559999999999 | R.H.S : 1.68
44 : L.H.S : 0.739599999999999 | R.H.S : 1.72
45 : L.H.S : 0.774399999999999 | R.H.S : 1.76
46 : L.H.S : 0.80999999999999 | R.H.S : 1.8
47 : L.H.S : 0.84639999999999 | R.H.S : 1.84
48 : L.H.S : 0.88359999999999 | R.H.S : 1.8800000000000001
49 : L.H.S : 0.9216 | R.H.S : 1.92
50 : L.H.S : 0.96039999999999 | R.H.S : 1.96
51 : L.H.S : 1.0 | R.H.S : 2.0
52 : L.H.S : 1.0404 | R.H.S : 2.04
53 : L.H.S : 1.0816000000000001 | R.H.S : 2.08
54 : L.H.S : 1.123600000000000000000
                                R.H.S: 2.12
55 : L.H.S : 1.1664 | R.H.S : 2.16
56: L.H.S: 1.210000000000000 | R.H.S: 2.2
57 : L.H.S : 1.254400000000000 | R.H.S : 2.24
58: L.H.S: 1.2996000000000000 | R.H.S: 2.2800000000000000
59 : L.H.S : 1.3456 | R.H.S : 2.32
60 : L.H.S : 1.39239999999999 | R.H.S : 2.36
61 : L.H.S : 1.44 | R.H.S : 2.4
62 : L.H.S : 1.4884 | R.H.S : 2.44
63 : L.H.S : 1.5376 | R.H.S : 2.48
64 : L.H.S : 1.587600000000000 | R.H.S : 2.52
65 : L.H.S : 1.6384 | R.H.S : 2.56
66 : L.H.S : 1.690000000000000 | R.H.S : 2.6
67 : L.H.S : 1.7424000000000000 |
                               R.H.S: 2.64
R.H.S: 2.68
69 : L.H.S : 1.849600000000000 | R.H.S : 2.72
70 : L.H.S : 1.9044000000000000 | R.H.S : 2.7600000000000000
R.H.S : 2.84
72 : L.H.S : 2.0164
73 : L.H.S : 2.0736 |
                     R.H.S: 2.88
74 : L.H.S : 2.13159999999999 R.H.S : 2.92
75 : L.H.S : 2.1904 | R.H.S : 2.96
76 : L.H.S : 2.25 | R.H.S : 3.0
77 : L.H.S : 2.3104 | R.H.S : 3.04
78 : L.H.S : 2.3716
                    R.H.S : 3.08
79: L.H.S: 2.4336 | R.H.S: 3.12
```

```
R.H.S: 3.16
80 : L.H.S : 2.49640000000000004
81 : L.H.S : 2.5600000000000000
                                R.H.S: 3.2
82 : L.H.S : 2.62440000000000005
                                R.H.S: 3.24
83 : L.H.S : 2.689600000000000004
                                R.H.S: 3.280000000000000002
                                R.H.S: 3.32000000000000003
85 : L.H.S : 2.822399999999999
                                R.H.S: 3.36
86 : L.H.S : 2.88999999999999
                                R.H.S: 3.4
87 : L.H.S : 2.9583999999999999
                                R.H.S: 3.44
88 : L.H.S : 3.0276
                     R.H.S: 3.48
89 : L.H.S : 3.0976
                     R.H.S: 3.52
90 : L.H.S : 3.1684
                     R.H.S: 3.56
91 : L.H.S : 3.24 | R.H.S : 3.6
R.H.S: 3.64
93 : L.H.S : 3.3856
                     R.H.S: 3.68
94 : L.H.S : 3.459600000000000000000
                                R.H.S: 3.72
95 : L.H.S : 3.5344000000000007
                                R.H.S: 3.760000000000000002
96: L.H.S: 3.610000000000000 | R.H.S: 3.8000000000000000
97 : L.H.S : 3.6864
                     R.H.S : 3.84
98 : L.H.S : 3.7636 |
                     R.H.S: 3.88
99 : L.H.S : 3.84159999999999 | R.H.S : 3.92
100 : L.H.S : 3.9204 | R.H.S : 3.96
```

The Given Function is : Convex

2. Defining the Convexity for the function f(x)=(x+1)**2

```
#Defining both the Functions again for f(x) = (x+1)**2
import numpy as np
def f1(a,b,t):
   return (t*a + (1-t)*b + 1)**2
def f2(a,b,t):
   #print("****",t*((a)**2))
   return (t*((a+1)**2)+(1-t)*((b+1)**2))
x = np.arange(0,1,0.01)
flag = 0
count = 0
for t in x:
   count+=1
   print(count,": L.H.S :",f1(1,-1,t)," | R.H.S :",f2(1,-1,t))
   if(f1(1,-1,t))f2(1,-1,t):
       flag = 1
       break
print()
if(flag==0):
   print("The Given Function f(x) = (x+1)**2 is : Convex")
else:
   print("The Given Function f(x) = (x+1)**2 is : Non-Convex")
```

```
1 : L.H.S : 0.0 |
                 R.H.S: 0.0
R.H.S: 0.04
R.H.S: 0.08
                               R.H.S: 0.12
4 : L.H.S : 0.00360000000000000064
                               R.H.S: 0.16
5 : L.H.S : 0.0064000000000000012
6 : L.H.S : 0.010000000000000018
                               R.H.S: 0.2
7 : L.H.S : 0.014400000000000026
                               R.H.S: 0.24
8 : L.H.S : 0.019600000000000034
                               R.H.S: 0.28
9 : L.H.S : 0.02559999999999973
                               R.H.S: 0.32
10 : L.H.S : 0.0323999999999999
                               R.H.S: 0.36
11 : L.H.S : 0.039999999999999
                               R.H.S : 0.4
R.H.S: 0.44
13 : L.H.S : 0.0576
                    R.H.S: 0.48
14 : L.H.S : 0.067600000000000001
                               R.H.S: 0.52
15 : L.H.S : 0.07840000000000001
                               R.H.S: 0.56
16 : L.H.S : 0.09000000000000000
                               R.H.S: 0.6
17 : L.H.S : 0.10240000000000005
                               R.H.S: 0.64
18 : L.H.S : 0.11560000000000000
                               R.H.S: 0.68
19 : L.H.S : 0.129599999999999
                               R.H.S: 0.72
                               R.H.S: 0.76
20 : L.H.S : 0.1443999999999999
21 : L.H.S : 0.159999999999999
                               R.H.S: 0.8
22 : L.H.S : 0.176399999999999
                               R.H.S: 0.84
23 : L.H.S : 0.1935999999999999
                               R.H.S: 0.88
R.H.S: 0.92
25 : L.H.S : 0.2304 | R.H.S : 0.96
26 : L.H.S : 0.25 | R.H.S : 1.0
27 : L.H.S : 0.27040000000000000
                               R.H.S: 1.04
28 : L.H.S : 0.2916
                    R.H.S: 1.08
29 : L.H.S : 0.31360000000000000 |
                               R.H.S: 1.12
30 : L.H.S : 0.3364000000000001
                               R.H.S: 1.16
                               R.H.S : 1.2
31 : L.H.S : 0.36000000000000001
32 : L.H.S : 0.38440000000000013
                               R.H.S : 1.24
R.H.S: 1.28
34 : L.H.S : 0.4356000000000000
                               R.H.S: 1.32
R.H.S: 1.36
36 : L.H.S : 0.49000000000000027
                               R.H.S: 1.40000000000000001
37 : L.H.S : 0.5184
                    R.H.S: 1.44
38 : L.H.S : 0.5476
                    R.H.S: 1.48
39 : L.H.S : 0.5776
                    R.H.S: 1.52
                    R.H.S: 1.56
40 : L.H.S : 0.6084
41 : L.H.S : 0.64000000000000001
                              R.H.S : 1.6
42 : L.H.S : 0.6724000000000001
                               R.H.S: 1.64000000000000001
43 : L.H.S : 0.705599999999999 |
                               R.H.S: 1.68
44 : L.H.S : 0.739599999999999
                               R.H.S: 1.72
45 : L.H.S : 0.774399999999999
                               R.H.S: 1.76
46 : L.H.S : 0.809999999999998
                               R.H.S: 1.8
47 : L.H.S : 0.846399999999999
                               R.H.S: 1.84
R.H.S: 1.8800000000000001
49 : L.H.S : 0.9216 |
                    R.H.S: 1.92
R.H.S: 1.96
51 : L.H.S : 1.0 |
                 R.H.S : 2.0
52 : L.H.S : 1.0404
                    R.H.S: 2.04
53 : L.H.S : 1.0816000000000001
                              R.H.S: 2.08
54 : L.H.S : 1.12360000000000000
                              R.H.S: 2.12
```

```
55 : L.H.S : 1.1664 | R.H.S : 2.16
56: L.H.S: 1.210000000000000 R.H.S: 2.2
57 : L.H.S : 1.254400000000000000000
                              R.H.S: 2.24
58 : L.H.S : 1.299600000000000 | R.H.S : 2.280000000000000
59 : L.H.S : 1.3456 | R.H.S : 2.32
60 : L.H.S : 1.39239999999999 | R.H.S : 2.36
61 : L.H.S : 1.44 | R.H.S : 2.4
62 : L.H.S : 1.4884 | R.H.S : 2.44
63: L.H.S: 1.5376 | R.H.S: 2.48
64 : L.H.S : 1.587600000000000 | R.H.S : 2.52
65 : L.H.S : 1.6384 | R.H.S : 2.56
66 : L.H.S : 1.690000000000000 | R.H.S : 2.6
67 : L.H.S : 1.742400000000000000000
                              R.H.S: 2.64
68 : L.H.S : 1.7956000000000000000000
                              R.H.S: 2.68
69 : L.H.S : 1.849600000000000 | R.H.S : 2.72
72 : L.H.S : 2.0164 | R.H.S : 2.84
73 : L.H.S : 2.0736
                    R.H.S: 2.88
74 : L.H.S : 2.13159999999999 | R.H.S : 2.92
75 : L.H.S : 2.1904 | R.H.S : 2.96
76 : L.H.S : 2.25 | R.H.S : 3.0
77 : L.H.S : 2.3104 | R.H.S : 3.04
78 : L.H.S : 2.3716 |
                    R.H.S: 3.08
79 : L.H.S : 2.4336
                    R.H.S: 3.12
80 : L.H.S : 2.496400000000000 | R.H.S : 3.16
81 : L.H.S : 2.56000000000000000
                              R.H.S: 3.2
82 : L.H.S : 2.6244000000000000
                              R.H.S: 3.24
R.H.S: 3.28000000000000000
84 : L.H.S : 2.755600000000000000000
                              R.H.S: 3.32000000000000003
85 : L.H.S : 2.822399999999999
                              R.H.S: 3.36
R.H.S: 3.4
87 : L.H.S : 2.958399999999999
                              R.H.S: 3.44
88 : L.H.S : 3.0276 | R.H.S : 3.48
89 : L.H.S : 3.0976
                   R.H.S : 3.52
90 : L.H.S : 3.1684 |
                   R.H.S : 3.56
91 : L.H.S : 3.24 | R.H.S : 3.6
92 : L.H.S : 3.312400000000000 | R.H.S : 3.64
93 : L.H.S : 3.3856 | R.H.S : 3.68
94 : L.H.S : 3.459600000000000 | R.H.S : 3.72
95 : L.H.S : 3.5344000000000000
                              R.H.S: 3.76000000000000002
97 : L.H.S : 3.6864 | R.H.S : 3.84
98 : L.H.S : 3.7636 | R.H.S : 3.88
99 : L.H.S : 3.84159999999999 | R.H.S : 3.92
100 : L.H.S : 3.9204 | R.H.S : 3.96
```

The Given Function is : Convex

3. Obtain the 10 target (output) datapoints for the following equation for uniformly spaced input variable in the range [0,10].

Solution:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

y = [x+3 \text{ for } x \text{ in } range(0,10)]
x1 = []
x1 = [x \text{ for } x \text{ in } range(0,10)]
y2 = []
plt.plot(y,x1)
noise = np.random.normal(0,1,10)
for i \text{ in } range(len(x1)):
y2.append(y[i] + (noise[i]*((-1)**(i))))
plt.plot(y2,x1,'o-')
\#print(y2)
```

Result:

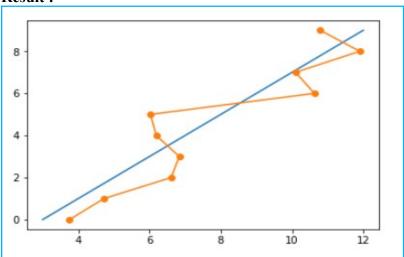


Fig. y = x + 3 line in Blue and non linear structure having Orange tone.

Now we are doing the Gradient Descent to find the actual Curve or line and for that we are taking the hypothesis as $y = theta_0 + theta_1 *x$;

Solution:

```
theta = [0,0]

m = len(x1)

alpha = 0.01

for it in range(1,1000):

cm = [0,0]

for i in range(m):

xi = [1]
```

```
xi.append(x1[i])
          c = 0
          diff = 0
          for j in range(len(xi)):
                c = c + xi[j]*theta[j]
          #print("c:",c)
          diff = (c - y[i])
          for j in range(len(xi)):
                cm[j] += diff*xi[j]
          for j in range(len(xi)):
                cm[j] += diff*xi[j]
     for i in range(len(theta)):
          theta[i] = theta[i] - (1/m)*(cm[i])*alpha
print("Predicted Theta:",theta)
plt.plot(y2,x1,'o-')
y3 = []
for i in range(len(x1)):
     y3.append(theta[1]*x1[i]+theta[0])
plt.plot(y3,x1,'-o')
plt.plot(y,x1,'-o')
```

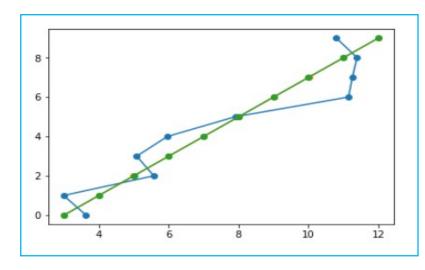


Fig. The obtained line and Line with Noise and the actual line.

4. Finding the Thetas for the above problem using Psuedo-Inverse Method.

Solution:

```
#Finidng theta Using Normalization Method.
from numpy.linalg import inv
#print(x1)
X = []
for i in range(len(x1)):
        c = [1]
        c.append(x1[i])
        X.append(c)
Z = np.dot(np.transpose(X),X)
#print(Z)

Z1 = np.dot(np.transpose(X),y)
theta_n = np.dot(inv(Z),Z1)
print("Predicted Theta(Using Normalization Method) :",list(theta_n))
```

Result:

Predicted Theta(Using Normalization Method) : [3.0, 1.0]