AI VIET NAM – COURSE 2022

Calculus - Exercise 2

(Derivative and its Applications)

Ngày 8 tháng 6 năm 2023

- 1. Trình bày chi tiết đạo hàm các activation sau và thực hiện code bằng python ((a) Tính đạo hàm và cài đặt; (b) dùng matplotlib để plot hàm số và hàm đạo hàm; chỉ dùng list)
 - 1.1 Exponential $f(x) = e^x$
 - 1.2 **PReLU**: $\alpha = 0.25$, $f(x) = \begin{cases} \alpha x, & \text{if } x \leq 0. \\ x, & \text{if } x > 0. \end{cases}$
 - 1.3 **ELU**: $\alpha = 0.25$, $f(x) = \begin{cases} \alpha(e^x 1), & \text{if } x \le 0. \\ x, & \text{if } x > 0. \end{cases}$
 - 1.4 **Softplus**: $f(x) = \log(1 + e^x)$
 - 1.5 **Softsign**: $f(x) = \frac{x}{|x|+1}$
 - NOTE: Các bạn thực hiện theo các yêu cầu sau
 - Trình bày chi tiết cách đạo hàm (Có thể viết bằng latex sau đó gửi file, hoặc viết bằng markdown trên google colab)
 - Sau đó các bạn viết code cho function f(x) và f'(x), tạo ra một list các điểm x. Sử dụng hàm đã được viết sẵn **plot_function_and_derivative(x, function, function_sau_khi_đạo_hàm)** để thu được hình tương tự như hình 1. Các bạn có thể sử dụng code mẫu tại đây LINK.

• Example

- Trình bày đạo hàm Sigmoid $f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$

*
$$f'(x) = \frac{-1}{(1+e^{-x})^2}(-e^{-x}) = \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} = \frac{1+e^{-x}-1}{(1+e^{-x})^2} = \frac{1+e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} - \frac{1}{(1+e^{-x})^2} = \frac{1}{1+e^{-x}} - \frac{1}{(1+e^{-x})^2} = \frac{1}{1+e^{-x}}(1-\frac{1}{1+e^{-x}}) = f(x)(1-f(x))$$

- Thực hiện code và vẽ:

3 return dfx

```
* code f(x):

def sigmoid(x):
    return 1 / (1 + np.exp(-x))

* code list of f(x):

def sigmoid_list(x_data):
    fx = [sigmoid(x) for x in x_data]
    return fx

* code f'(x):

def sigmoid_derivative(x):
    y = sigmoid(x)
    return y*(1-y)

* code list of f'(x):

def d_sigmoid_list(x_data):
    def d_sigmoid_list(x_data):
    def d_sigmoid_derivative(x) for x in x_data]
```

* Tạo một array list các giá trị x trong range [-10, 10] mỗi step là 1 đơn vị (Cái này tùy các bạn lựa chọn):

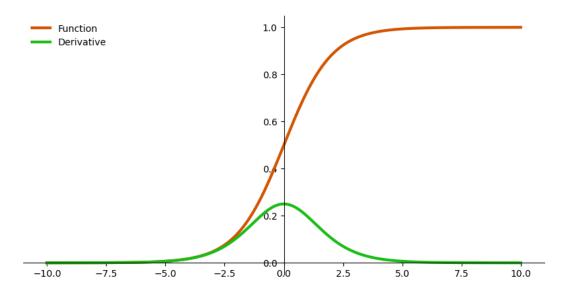
```
1 x_data = list(range(-100, 100+1, 1))
2 x_data = [x/10 for x in x_data]
```

* Thực hiện vẽ với hàm cho trước **plot_function_and_derivative** truyền vào danh sách x, danh sách kết quả f(x) và danh sách kết quả f'(x):

```
plot_function_and_derivative(x_data, fx, dfx)
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
2 import math
3
4 def plot_function_and_derivative(x, f_x, df_x):
      # setting the axes at the centre
      fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 5))
6
      ax.spines['left'].set_position('center')
      ax.spines['bottom'].set_position('zero')
      ax.spines['right'].set_color('none')
9
      ax.spines['top'].set_color('none')
      ax.xaxis.set_ticks_position('bottom')
11
      ax.yaxis.set_ticks_position('left')
12
13
      # plot the function
14
      ax.plot(x, f_x, color="#d35400", linewidth=3, label='Function')
15
      ax.plot(x, df_x, color="#1abd15", linewidth=3, label='Derivative')
16
17
      ax.legend(loc="upper left", frameon=False)
```

```
plt.show()
20
21 # Sigmoid Example
22 def sigmoid(x):
       return 1 / (1 + math.exp(-x))
23
24
  def sigmoid_list(x_data):
25
       fx = [sigmoid(x) for x in x_data]
26
27
       return fx
28
29 def sigmoid_derivative(x):
      y = sigmoid(x)
30
31
       return y*(1-y)
32
33 def d_sigmoid_list(x_data):
34
       dfx = [sigmoid_derivative(x) for x in x_data]
35
       return dfx
36
37 x_data = list(range(-100, 100+1, 1))
x_{data} = [x/10 \text{ for } x \text{ in } x_{data}]
39 fx = sigmoid_list(x_data)
40 dfx = d_sigmoid_list(x_data)
41 plot_function_and_derivative(x_data, fx, dfx)
```



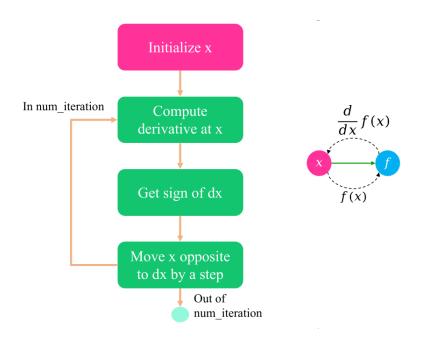
Hình 1: Ví dụ vẽ hình sigmoid và đạo hàm sigmoid

```
d) [0.27, 0.5, 0.77]
2. What are the outputs of the following bunch of codes by using sigmoid
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_sigmoid_list(sigmoid_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [0.25, 0.24, 0.22]
b) [0.25, 0.25, 0.25]
c) [0.25, 0.24, 0.28]
d) [[0.25, 0.74, 0.22]]
3. What are the outputs of the following bunch of codes by using Exponential
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_exponential_list = exponential_list(x_list)
print([round(num, 2) for num in x_exponential_list])
a) [0.47, 1.0, 2.72]
b) [0.37, 1.0, 2.72]
c) [0.37, 2.0, 2.72]
d) [0.37, 1.0, 3.72]
4. What are the outputs of the following bunch of codes by using Exponential
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_exponential_list(exponential_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [2.44, 2.72, 15.15]
b) [3.44, 2.72, 15.15]
c) [1.44, 2.72, 15.15]
d) [1.44, 2.72, 20.15]
5. What are the outputs of the following bunch of codes by using PReLU
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_prelu_list = prelu_list(x_list)
print([round(num, 2) for num in x_prelu_list])
a) [-1.25, 0.0, 1.0]
```

```
b) [-0.25, 1.0, 1.0]
c) [-0.25, 0.0, 2.0]
d) [-0.25, 0.0, 1.0]
6. What are the outputs of the following bunch of codes by using PReLU
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_prelu_list(prelu_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [0.25, 1.0, 1.0]
b) [1.25, 1.0, 1.0]
c) [0.25, 2.0, 1.0]
d) [0.25, 1.0, 3.0]
7. What are the outputs of the following bunch of codes by using ELU activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_elu_list = elu_list(x_list)
print([round(num, 2) for num in x_elu_list])
a) [0.16, 0.0, 1.0]
b) [-0.16, 0.0, -1.0]
c) [0.16, 1.0, 1.0]
d) [-0.16, 0.0, 1.0]
8. What are the outputs of the following bunch of codes by using ELU activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_elu_list(elu_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [0.21, 1.0, 1.0]
b) [0.21, -1.0, 1.0]
c) [0.21, 1.0, -1.0]
d) [-0.21, 1.0, 1.0]
9. What are the outputs of the following bunch of codes by using Softplus
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_softplus_list = softplus_list(x_list)
print([round(num, 2) for num in x_gradi
a) [1.31, 0.69, 1.31]
```

```
b) [0.31, 0.69, 1.31]
c) [0.31, 0.69, 2.31]
d) [0.31, 1.69, 1.31]
10. What are the outputs of the following bunch of codes by using Softplus
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_softplus_list(softplus_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [0.58, 0.67, 0.79]
b) [1.58, 0.67, 0.79]
c) [0.58, 1.67, 0.79]
d) [0.58, 0.67, 1.79]
11. What are the outputs of the following bunch of codes by using Softsign
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_softsign_list = softsign_list(x_list)
print([round(num, 2) for num in x_softsign_list])
a) [-0.5, 0.0, 0.5]
b) [-0.5, 2.0, 0.5]
c) [-0.5, 0.0, 3.5]
d) [-0.5, 1.0, 0.5]
12. What are the outputs of the following bunch of codes by using Softsign
   activation:
x_list = list([-1, 0, 1])
x_gradient_list = d_softsign_list(softsign_list(x_list))
print([round(num, 2) for num in x_gradient_list])
a) [1.44, 1.0, 0.44]
b) [0.44, 1.0, 0.44]
c) [0.44, 1.0, 2.44]
d) [0.44, 2.0, 0.44]
```

2. Simple Optimization: Thực hiện thuật toán optimization đơn giản sau để tìm vị trí tại x mà f(x) là minimum



Hình 2: Simple Optimization Algorithm

NOTE: Các bạn thực hiện theo các yêu cầu sau

- 2.1 Viết function $find_minimum(f, x, num_iteration, step)$ và dựa theo thuật toán ở hình 2 để tìm xấp xỉ x mà f(x) (ví dụ $f(x) = 3x^{4} 4x^{2} 6x 3$) là minimum.
 - Input: Nhân 4 input
 - \mathbf{f} : function f(x)
 - $-\mathbf{x}$: giá trị khởi tạo x đầu tiên
 - num iteration: Số lần lặp thuật toán để tìm x
 - **step**: độ lớn để cho một lần cập nhật x (độ lớn quãng đường đi ngược hướng với giá tri đao hàm tai x (dx))
 - Output giá trị xấp xỉ của x tại đó giá trị hàm f(x) (hàm được truyền vào từ input) là minimum
 - Các ban thực hiện theo các step sau:
 - Step1: Thực hiện vòng lặp với num iteration số lần lặp
 - **Step2**: Trong mỗi lần lặp tìm giá trị đạo hàm (dx) tại x của hàm f(x) bằng phương pháp đạo hàm trung tâm (central difference)
 - Step3: Xét dấu của giá trị đạo hàm (dx) để xác định độ lớn giá trị cập nhật.
 - **Step4**: Nếu dx là số dương thì cập nhật x=x-step, nếu dx là số âm thì cập nhật x=x+step, nếu dx=0 thì không thực hiện việc cập nhật
 - **Step5**: Thực hiện Step2, Step3 và Step4 để cập nhật x cho đến khi đủ num_iteration số lần lặp thì thoát loop và trả về x mới nhất

```
1 # Example 2.1
2 import random
3 def f(x):
4    return 3*x**4 - 4*x**2 - 6*x - 3
5
6 x = random.uniform(-10, 10)
7 print("initial x: ", x)
```

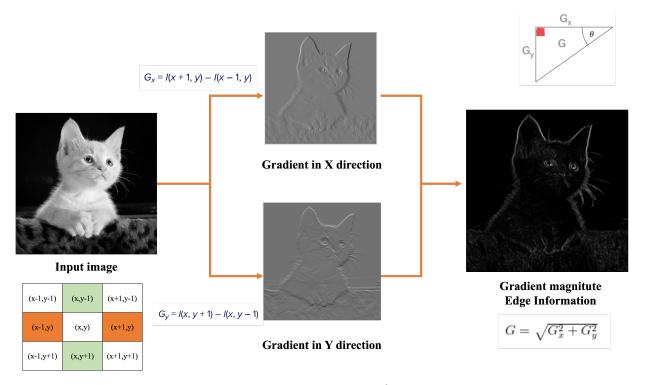
```
8 >> initial x: 8.033107966229196

10 x = find_minimum(f=f, x=x, num_iteration=100, step=0.1)
11 print(x)
12 >> 1.033107966229207
```

2.2 Multiple choice questions: Sử dụng hàm $find_minimum(f, x, num_iteration, step)$ hoàn thành ở 2.1 để hoàn thành bài tập sau. Cho trước hàm $f(x) = 3x^4 - 4x^2 - 6x - 3$

```
What is the result x after excuting the following bunch of codes to find
    the value x where $f(x)$ gets minumum value:
x = find_minimum(f=f, x=x, num_iteration=1, step=0.1)
print(round(x,2))
a) x = 2.9
b) x = 3.9
c) x = 4.0
d) x = 4.9
14. What is the result x after excuting the following bunch of codes to find
    the value x where $f(x)$ gets minumum value:
x = find_minimum(f=f, x=x, num_iteration=5, step=0.1)
print(round(x,2))
a) x = 2.5
b) x = 3.5
c) x = 4.5
d) x = 5.5
15. What is the result x after excuting the following bunch of codes to find
    the value x where $f(x)$ gets minumum value:
x = find_minimum(f=f, x=x, num_iteration=100, step=0.2)
print(round(x,2))
a) x = 1.0
b) x = 2.0
c) x = 3.0
d) x = 4.0
```

- 3. Sử dụng đạo hàm rời rạc trên ảnh để phát hiện thông tin cạnh/edge (optional), như hình 3. Cho trước một ảnh đầu vào LINK có kích thước bất kỳ. Hãy viết chương trình giảm size ảnh xuống (400,400), sau đó hiện thức các hàm sau:
 - computeXDerivative(image)):



Hình 3: Sử dụng đao hàm rời rạc theo phương x và y để phát hiện thông tin cạnh trong ảnh

• compute YDerivative (image)):

```
#Caculate gradient in Y-direction
def computeYDerivative(image):
    w = len(image[0])
    h = len(image)
    y_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]

# your code here *********

return y_derivative
```

• computeMagniguteXY(image)):

```
# Calculate the gradient magnitude
def computeMagniguteXY(image):
    w = len(image[0])
    h = len(image)
    gradient_magnitude = [[0]*w for _ in range(h)]

# your code here **********

return gradient_magnitude
```

Sử dụng đoạn code bên dưới để visualize thông tin gradient theo phương X, Y và magnitude (như hình 4)

```
1 import cv2
2 from google.colab.patches import cv2_imshow
3 import math
4 from matplotlib import pyplot as plt
7 cat_image = cv2.imread('/content/cat.jpeg', 0)
8 cat_image = cv2.resize(cat_image, (400,400), interpolation = cv2.INTER_AREA)
10 cat_image_list = cat_image.tolist()
x_derivative = computeXDerivative(cat_image_list)
y_derivative = computeYDerivative(cat_image_list)
gradient_magnitude = computeMagniguteXY(cat_image_list)
15 # create figure
fig = plt.figure(figsize=(10, 7))
18 # showing image
19 fig.add_subplot(2, 2, 1)
20 plt.imshow(cat_image, cmap="gray")
plt.axis('off')
22 plt.title("Input image")
14 fig.add_subplot(2, 2, 2)
plt.imshow(x_derivative, cmap="gray")
26 plt.axis('off')
27 plt.title("Gradient in X-direction")
19 fig.add_subplot(2, 2, 3)
30 plt.imshow(y_derivative, cmap="gray")
31 plt.axis('off')
32 plt.title("Gradient in X-direction")
34 fig.add_subplot(2, 2, 4)
35 plt.imshow(gradient_magnitude, cmap="gray")
36 plt.axis('off')
37 plt.title("Gradient Magnitude")
```

Input image



Gradient in X-direction



Gradient in X-direction



Gradient Magnitude



Hình 4: Kết quả visualize đạo hàm the phương X, Y và Magnitude