

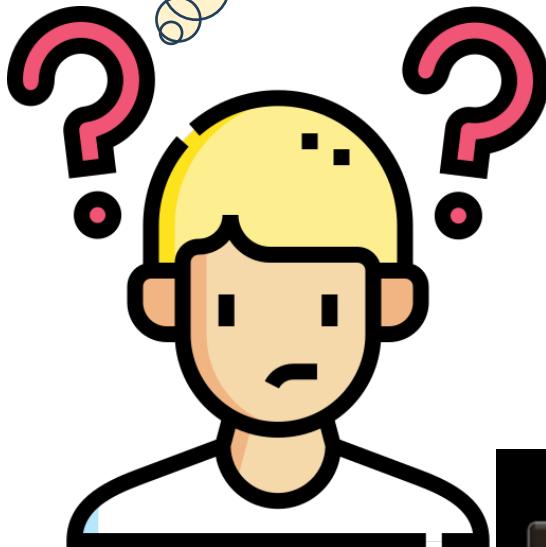
# Derivative and its Application

Vinh Dinh Nguyen  
PhD in Computer Science

WHAT  
HAVE YOU  
LEARNED



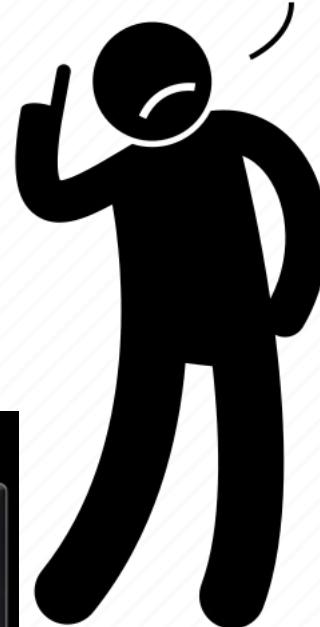
Đạo hàm rất  
quan trọng  
trong ML. Mình  
vẫn chưa hiểu  
đạo hàm là gì?



Để hiểu đạo hàm cần biết:

- Limits of function (giới hạn hàm số)
- Slope of the function (độ dốc hàm số)
- Secant line (đường cát tuyến)
- Targent line (đường tiếp tuyến)

*I know!!*



Leibniz



$$\frac{dy}{dx}$$

Lagrange



$$y'(x)$$

Newton



$$\dot{y}$$

Euler



$$D_x y$$

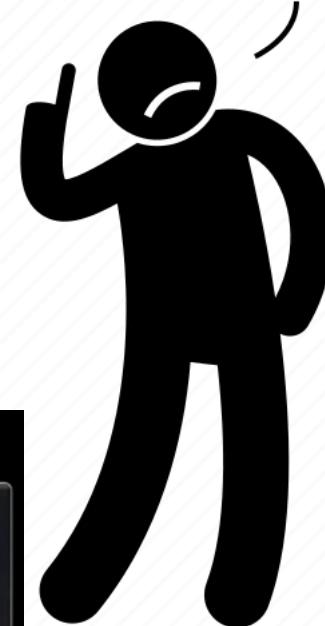
Đạo hàm rất  
quan trọng  
trong ML. Mình  
vẫn chưa hiểu  
đạo hàm là gì?



Để hiểu đạo hàm cần biết:

- Limits of function (giới hạn hàm số)
- Slope of the function (độ dốc hàm số)
- Secant line (đường cát tuyến)
- Targent line (đường tiếp tuyến)

I know!!



Leibniz



$$\frac{dy}{dx}$$

Lagrange



$$y'(x)$$

Newton



$$\dot{y}$$

Euler

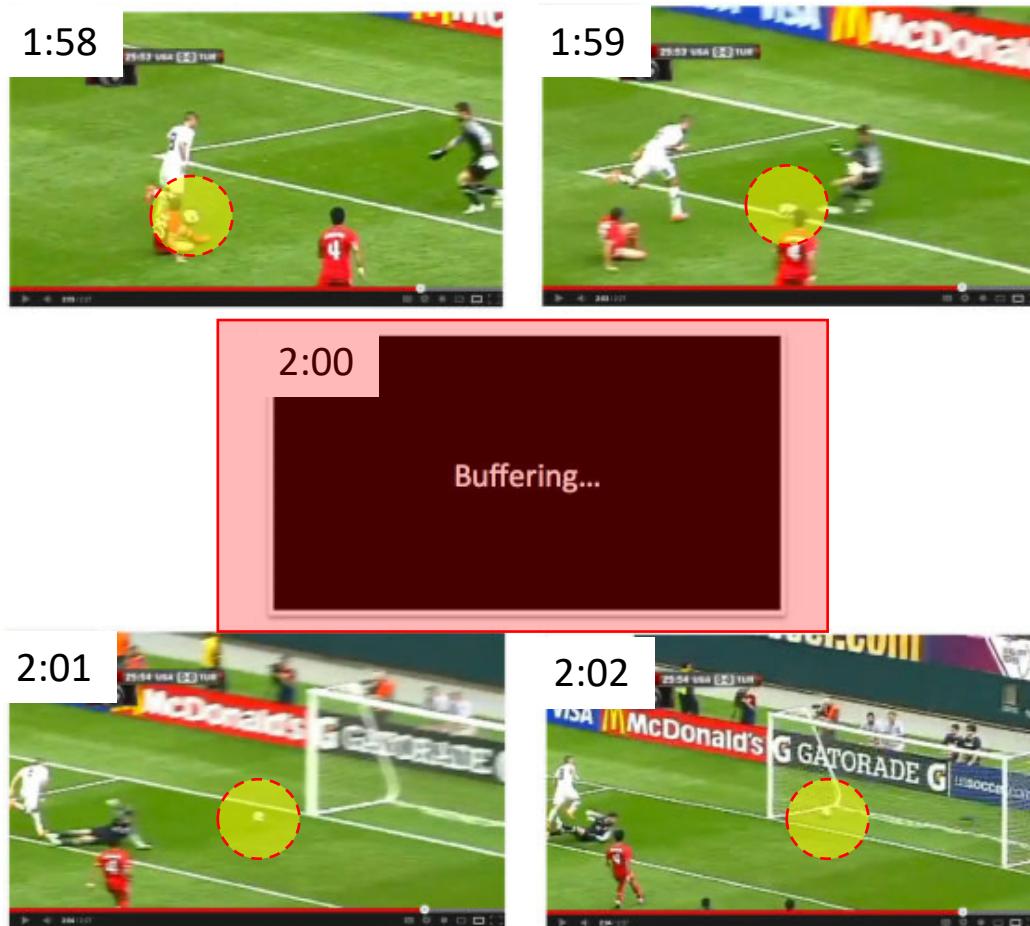


$$D_x y$$

# Limit (Behind the Scene)



Quả bóng đang ở  
đâu tại phút thứ  
2:00 nhỉ?



Chào bạn, tôi là Limits,  
giang hồ hay gọi tôi là  
“Giới hạn”

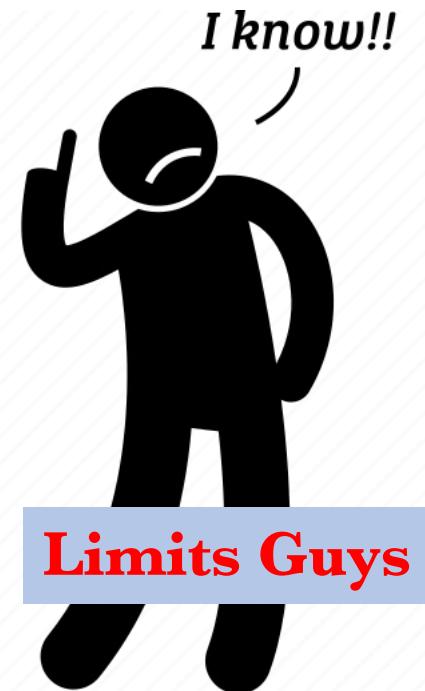
Giả sử bạn đang xem một trận bóng đá, nhưng do đường truyền không ổn định, và kết quả là các bạn không  
biết chuyện gì xảy ra ở phút thứ 2:00

# Limit (Behind the Scene)

Điều gì đang diễn ra ở phút thứ 2:00 nhỉ?



Quá Dễ. Chỉ cần lấy hai thời gian liền kề (1:59 và 2:01) và dự đoán quả bóng sẽ ở đâu đó ở giữa thời gian này



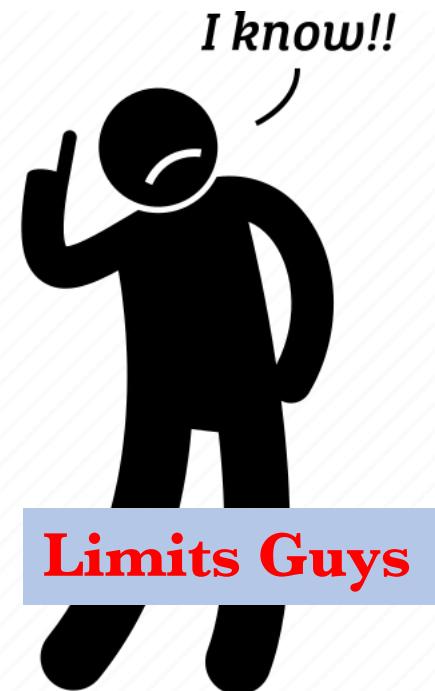
Giả sử bạn đang xem một trận bóng đá, nhưng do đường truyền không ổn định, và kết quả là các bạn không biết chuyện gì xảy ra ở phút thứ 2:00

# Limit (Behind the Scene)

Điều gì đang diễn ra ở phút thứ 2:00 nhỉ?



Dự đoán của mình là “Vào lúc 2:00, quả bóng nằm giữa vị trí lúc 1:59 và 2:01”. Bạn thấy sao?



Giả sử bạn đang xem một trận bóng đá, nhưng do đường truyền không ổn định, và kết quả là các bạn không biết chuyện gì xảy ra ở phút thứ 2:00

# Limit (Behind the Scene)

Điều gì đang diễn ra ở phút thứ 2:00 nhỉ?



Với một máy quay chuyển động chậm, thậm chí mình có thể nói “Lúc phút 2:00, quả bóng nằm tại vị trí của nó giữa phút 1:59.999 và phút 2:00.001”.



Giả sử bạn đang xem một trận bóng đá, nhưng do đường truyền không ổn định, và kết quả là các bạn không biết chuyện gì xảy ra ở phút thứ 2:00

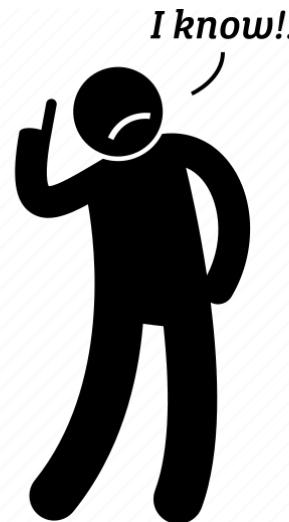
# Limit (Behind the Scene)

Điều gì đang diễn ra ở phút thứ 2:00 nhỉ?



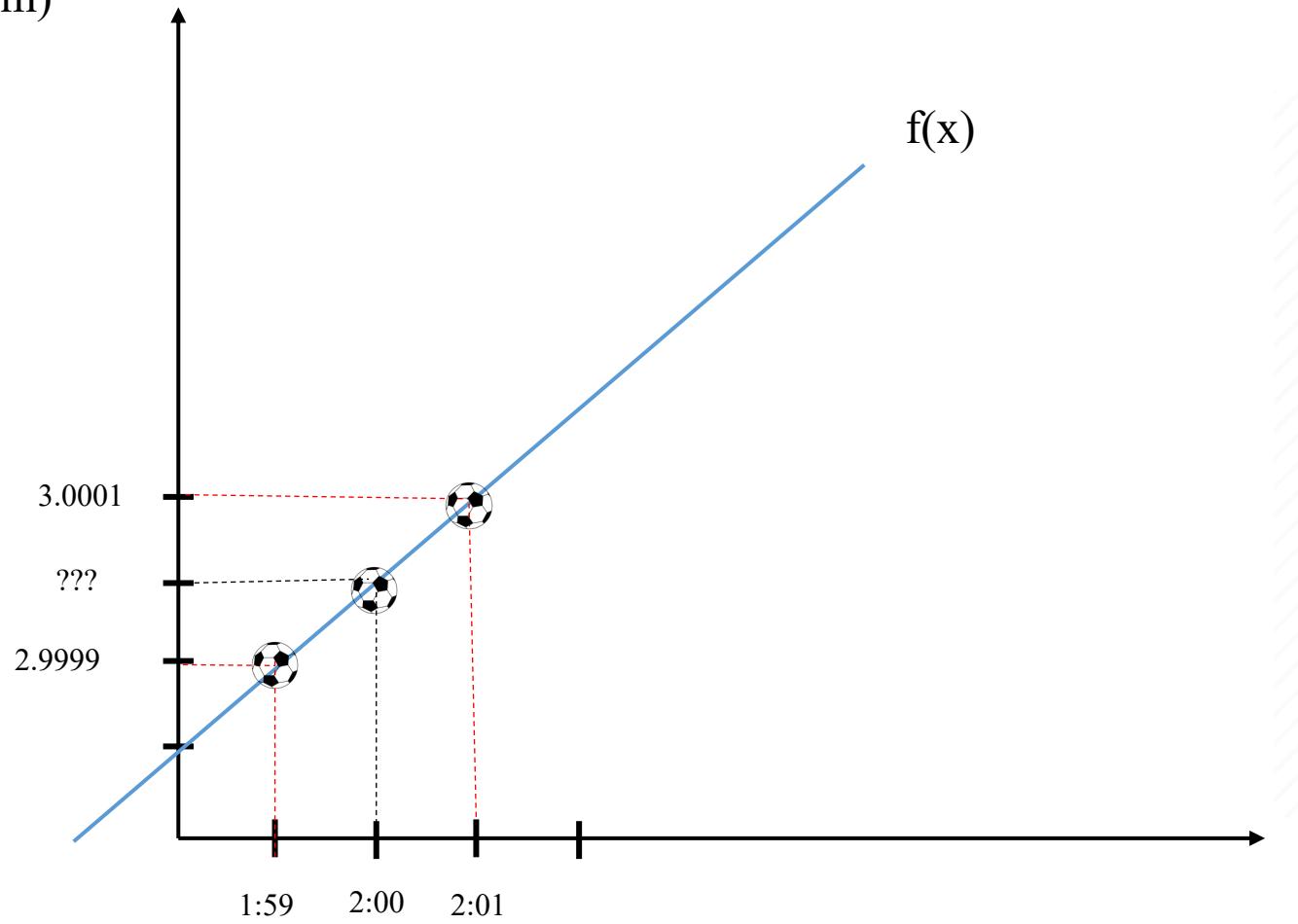
Phút 1:59.999 quả bóng ở vị trí 2.999m. Và phút 2:00.001 quả bóng ở vị trí 3.0001 mét.

Như vậy, Phút 2, quả bóng có thể ở cự ly mét ~3m.



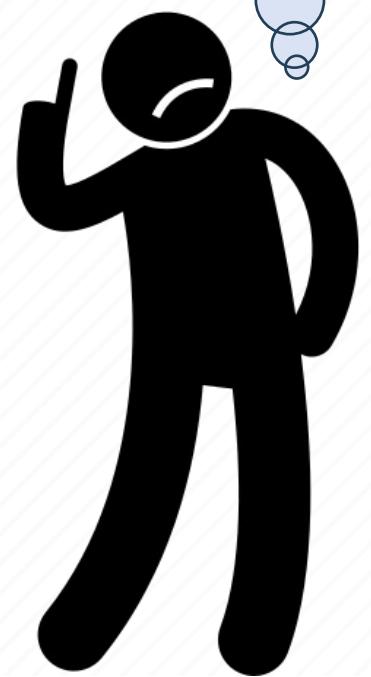
Giả sử bạn đang xem một trận bóng đá, nhưng kết nối không ổn định lắm, và kết quả như hình trên, các bạn bị mất khung hình ở thời gian 4:00 phút

Y (vị trí quả bóng, m)

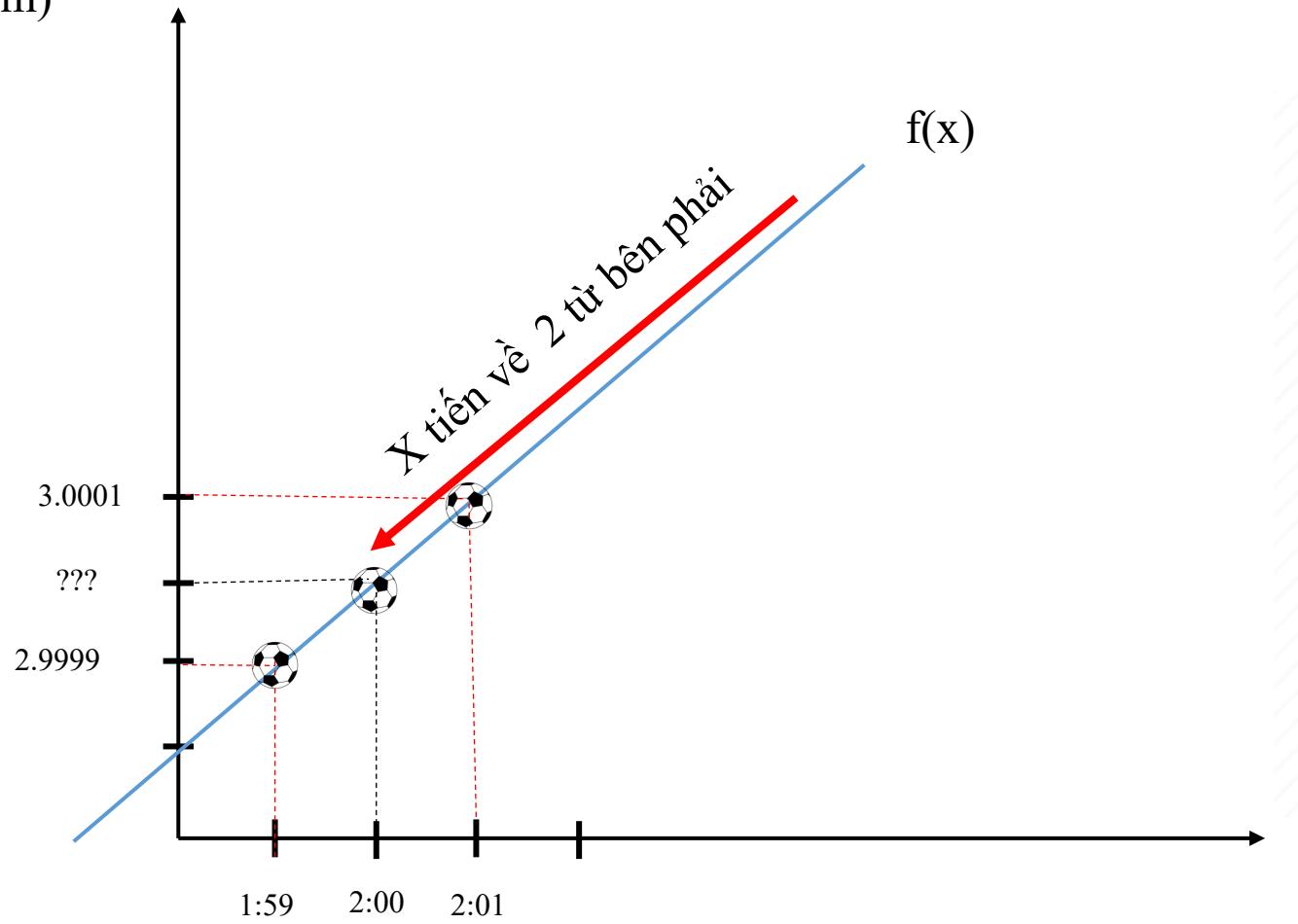


Để cho các bạn hiểu rõ  
hơn, mình mô hình hoá  
sự kiện trên vào đồ thị  
2 chiều

ω!!

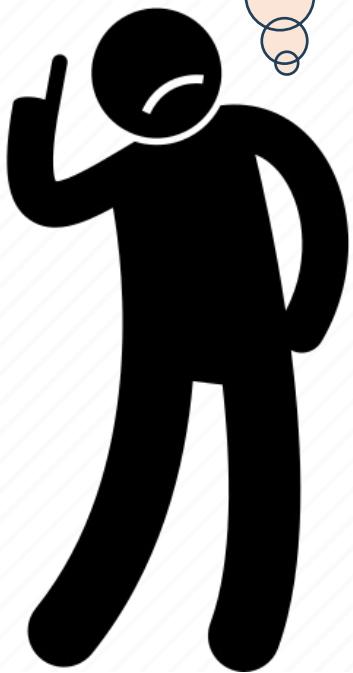


Y (vị trí quả bóng, m)

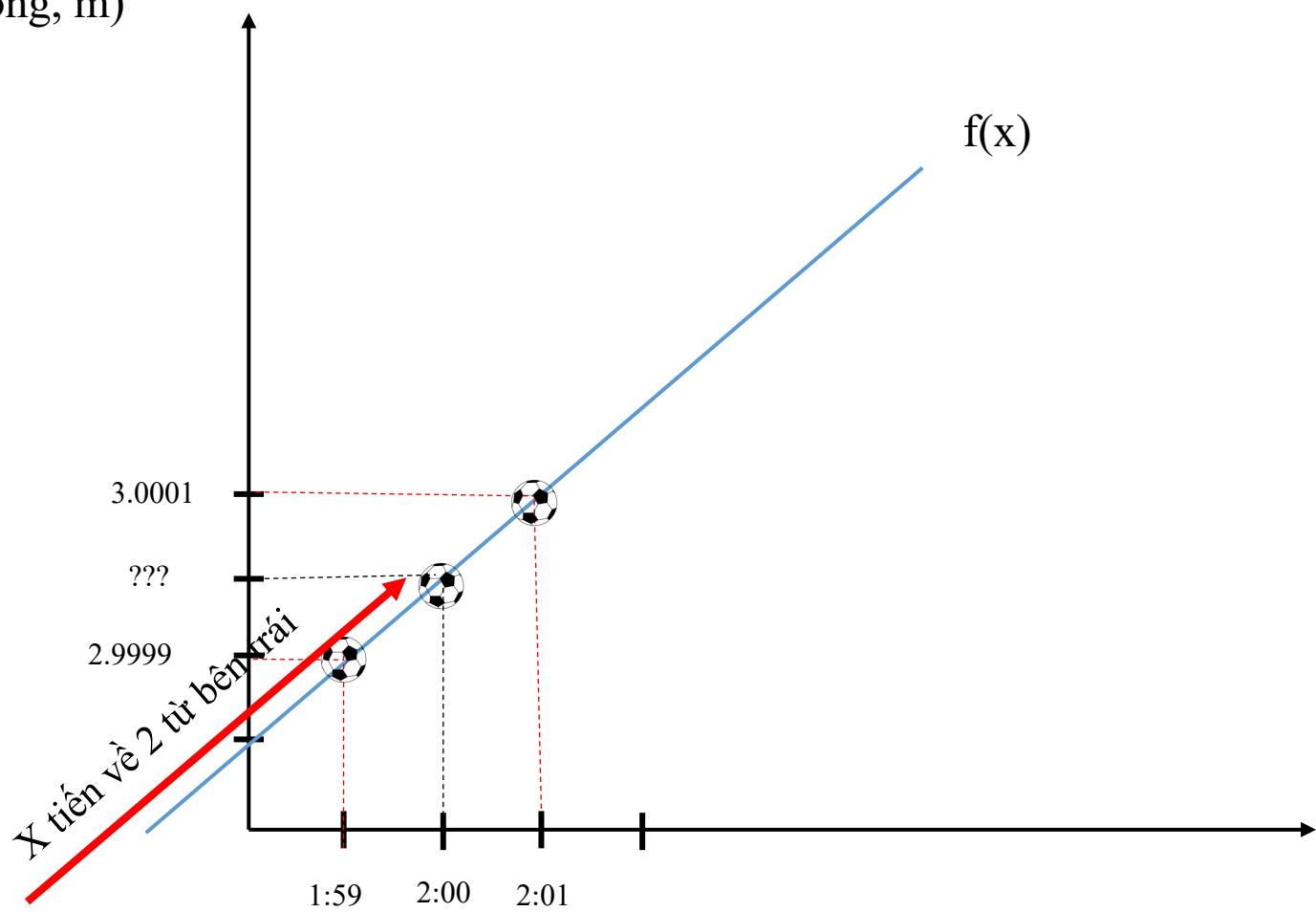


Lưu ý rằng trong trường hợp này X không bằng 2, chỉ tiến đến vì ta không biết chính xác tại  $X = 2$

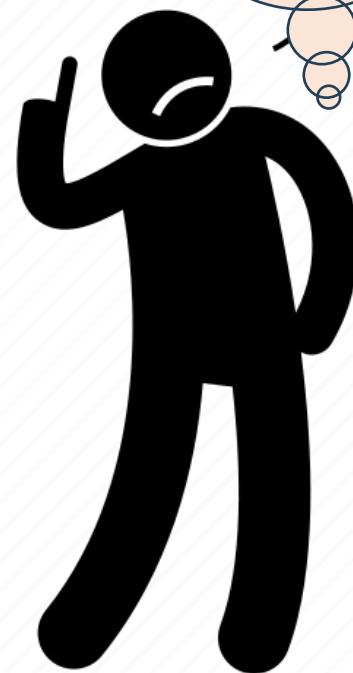
ω!!



Y (vị trí quả bóng, m)

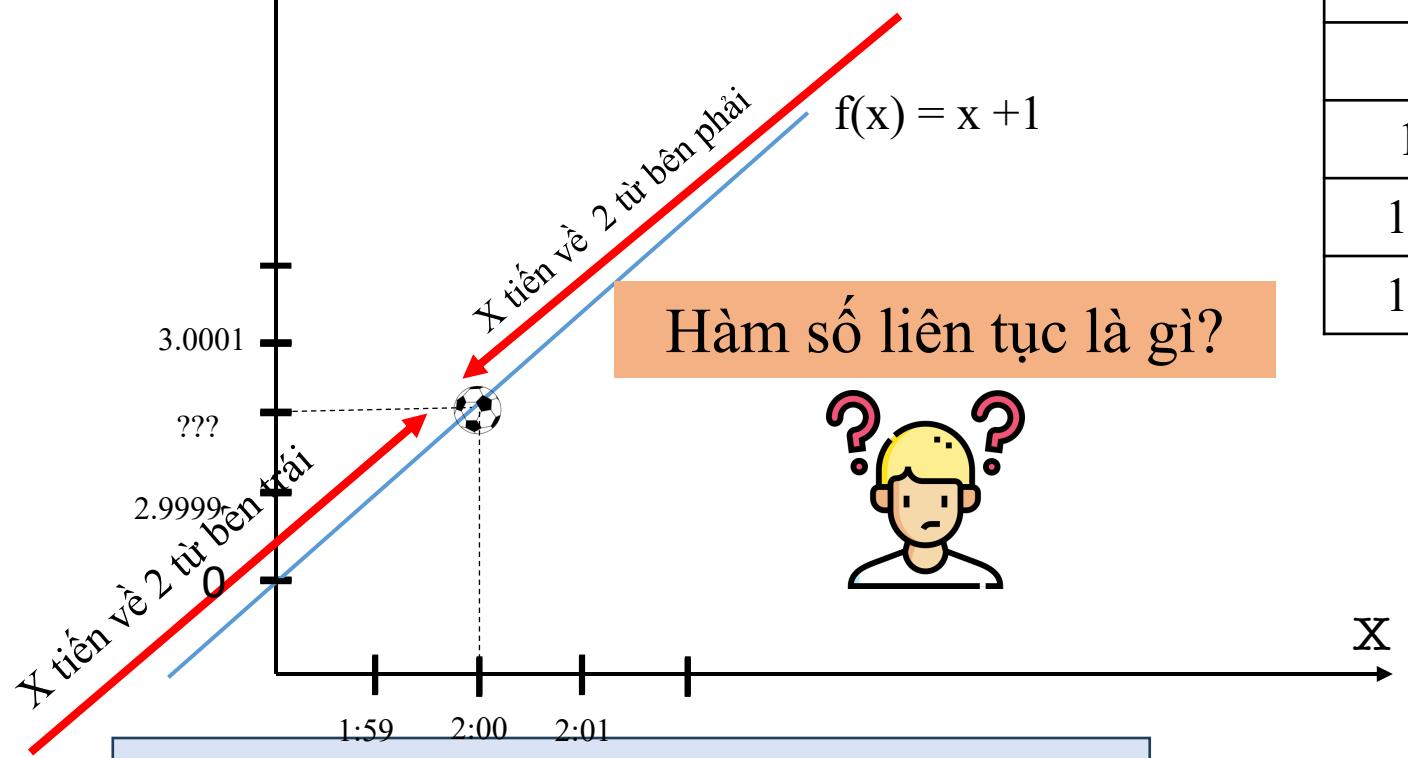


Lưu ý rằng trong  
trường hợp này  $X \neq 2$ ,  
chỉ tiến đến vì ta  
không biết chính xác  
tại  $X = 2$



Chỉ đúng với **hàm số liên tục**

$$\lim_{x \rightarrow a} (x + 1) = f(a)$$



$$\begin{aligned}\lim_{x \rightarrow 2^+} (x + 1) &= 3 \text{ (phải)} \\ \lim_{x \rightarrow 2^-} (x + 1) &= 3 \text{ (trái)}\end{aligned}$$

x tiến về 2 từ bên trái

x	F(x)
0	1
1.3	2.3
1.77	2.77
1.99	2.99

x tiến về 2 từ bên phải

x	F(x)
3	4
2.7	3.7
2.4	3.4
2.01	3.01

Khi x tiến đến 2, giá trị  $f(x)$  là gì?  
x chỉ tiến đến 2, chứ không bằng 2.  
Giả sử  $f(x) = x + 1$

Khi x tiến đến 2  $\Rightarrow f(x)$  đều tiến đến 3

Giới hạn (limit) của hàm  $f(x) = x + 1$  là  
3, khi x tiến đến 2

Khi và chỉ khi

$$\lim_{x \rightarrow 2} (x + 1) = f(2) = 3$$

(Vô định)

$$f(x) = \frac{x^2 - 1}{x - 1}$$

$$f(x) = \frac{1 - 1}{1 - 1} = 0$$

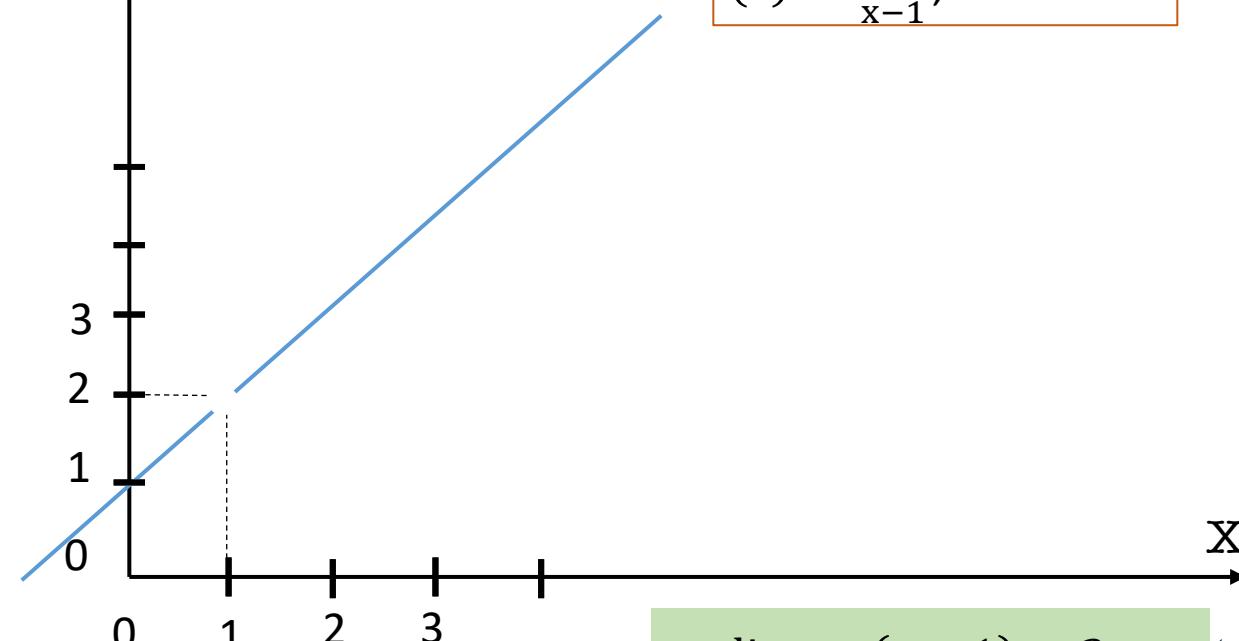
$$f(x) = \frac{x^2 - 1}{x - 1}, x \neq 1$$

$$\lim_{x \rightarrow 1} f(x) = ???$$

Y

Khảo sát hàm số không liên tục

$$f(x) = \frac{x^2 - 1}{x - 1}, x \neq 1$$



x tiến đến 1 từ bên trái

x	F(x)
0.9	1.9
0.99	1.99
0.999	1.999

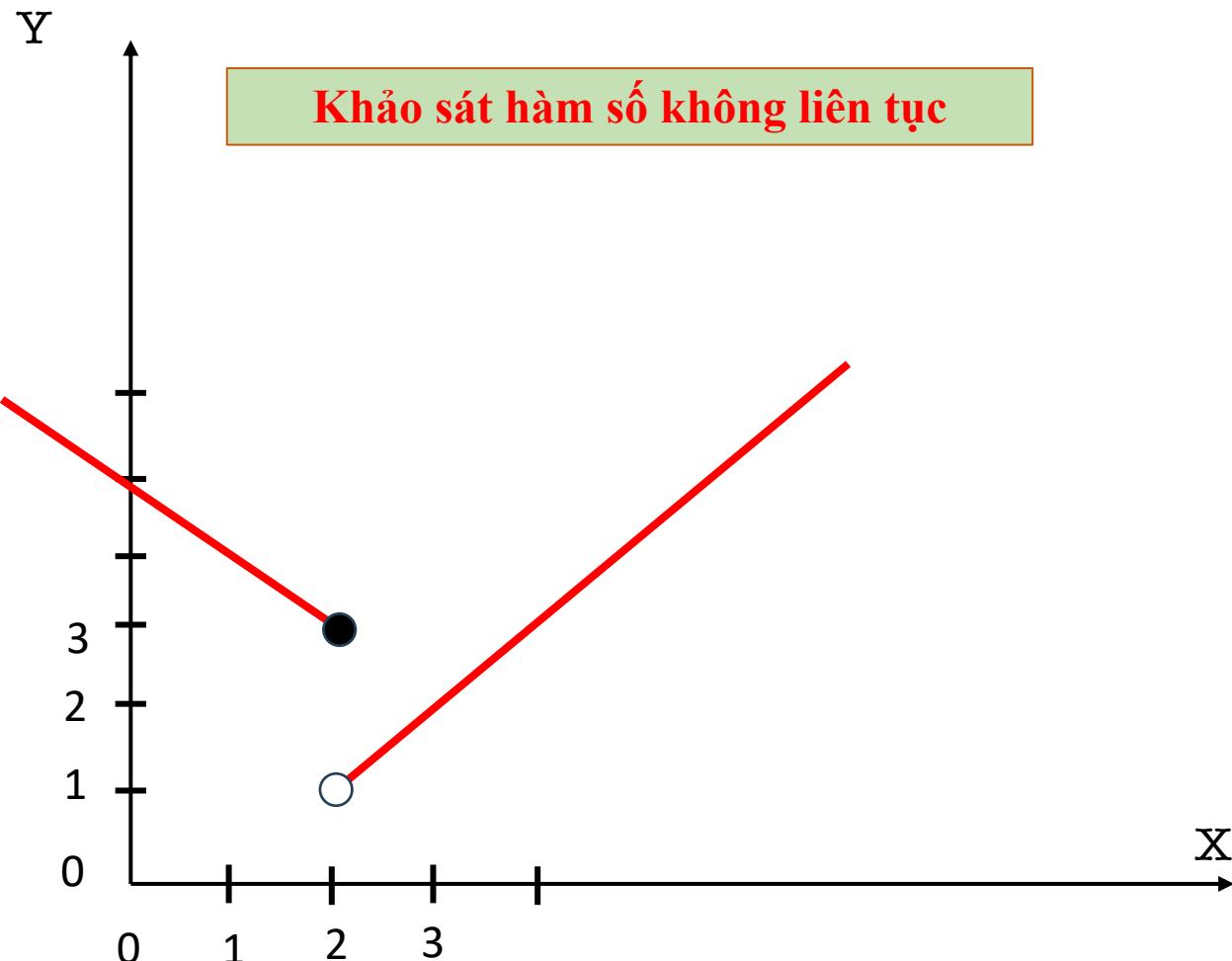
x tiến đến 2 từ bên phải

x	F(x)
1.1	2.1
1.01	2.01
1.001	2.001

Khi x tiến đến 1  $\Rightarrow F(x)$  đều tiến đến 2

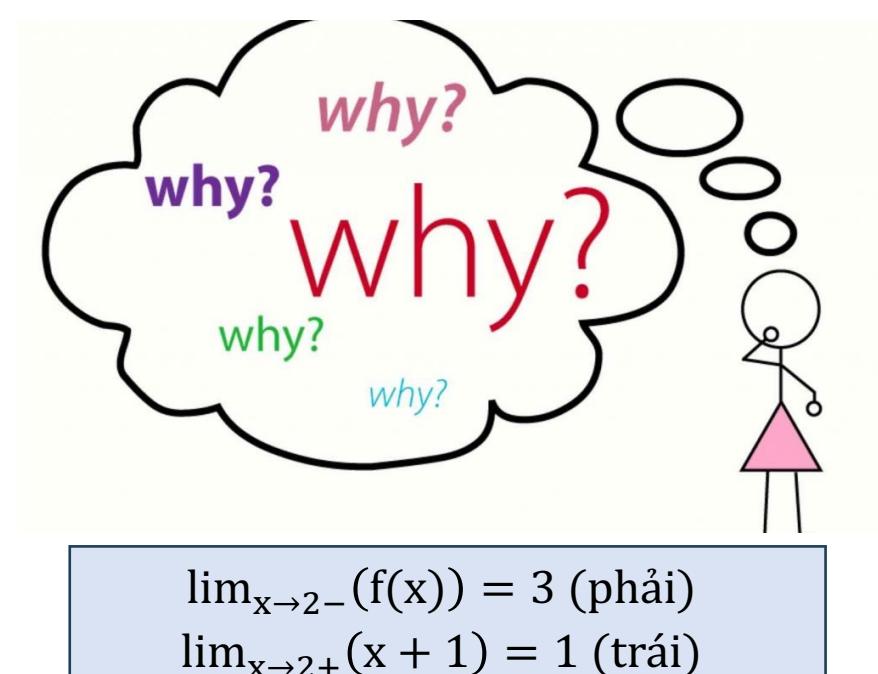
$\lim_{x \rightarrow 1+} (x + 1) = 2$  (phải)  
 $\lim_{x \rightarrow 1-} (x + 1) = 2$  (trái)

$$f(x) = \begin{cases} -x + 5, & \text{if } x \leq 2 \\ x - 1, & \text{if } x > 2 \end{cases}$$

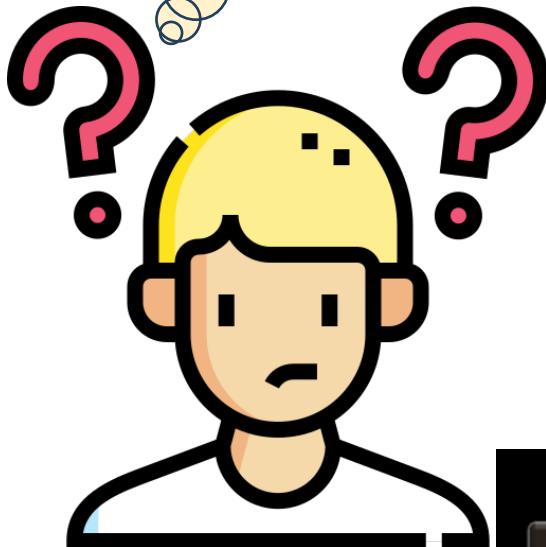


$$\lim_{x \rightarrow 2}(f(x)) = 2$$

Không tồn tại



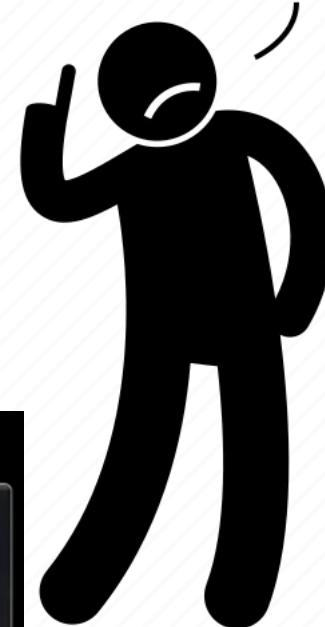
Đạo hàm rất  
quan trọng  
trong ML. Mình  
vẫn chưa hiểu  
đạo hàm là gì?



Để hiểu đạo hàm cần biết:

- Limits of function (giới hạn hàm số)
- Slope of the function (độ dốc hàm số)
- Secant line (đường cát tuyến)
- Targent line (đường tiếp tuyến)

I know!!



Leibniz



$$\frac{dy}{dx}$$

Lagrange



$$y'(x)$$

Newton



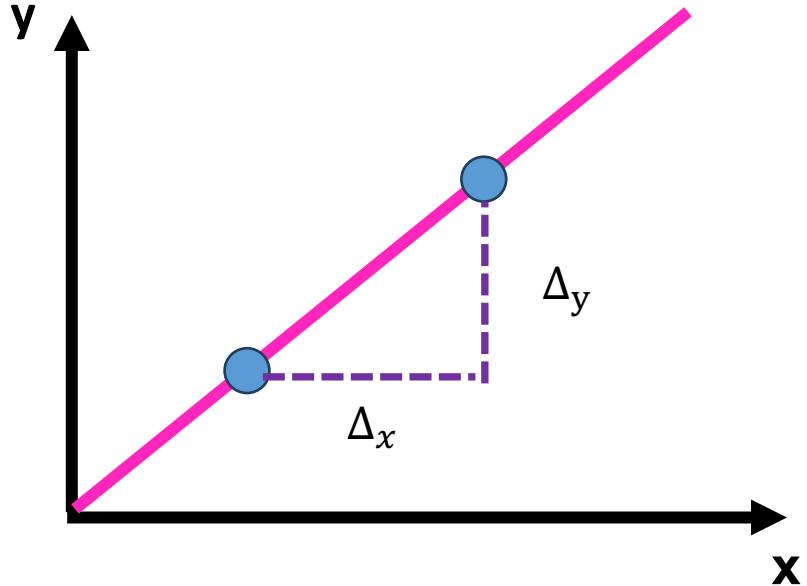
$$\dot{y}$$

Euler



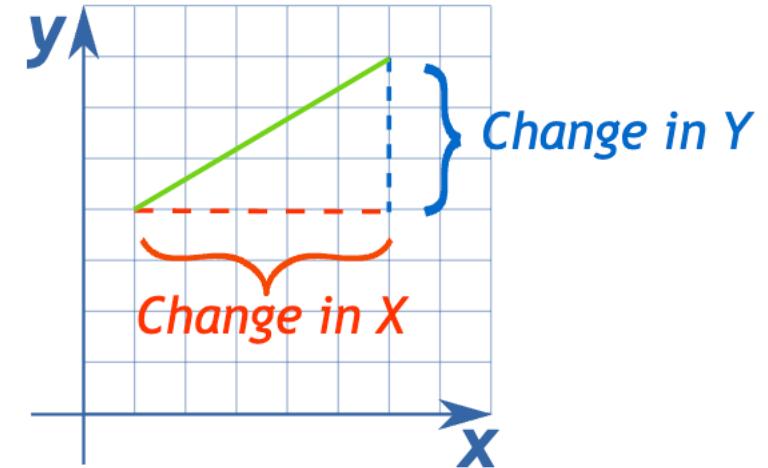
$$D_x y$$

# Slope of the Line



$$\text{Slope} = \frac{\text{Change in Y}}{\text{Change in X}}$$

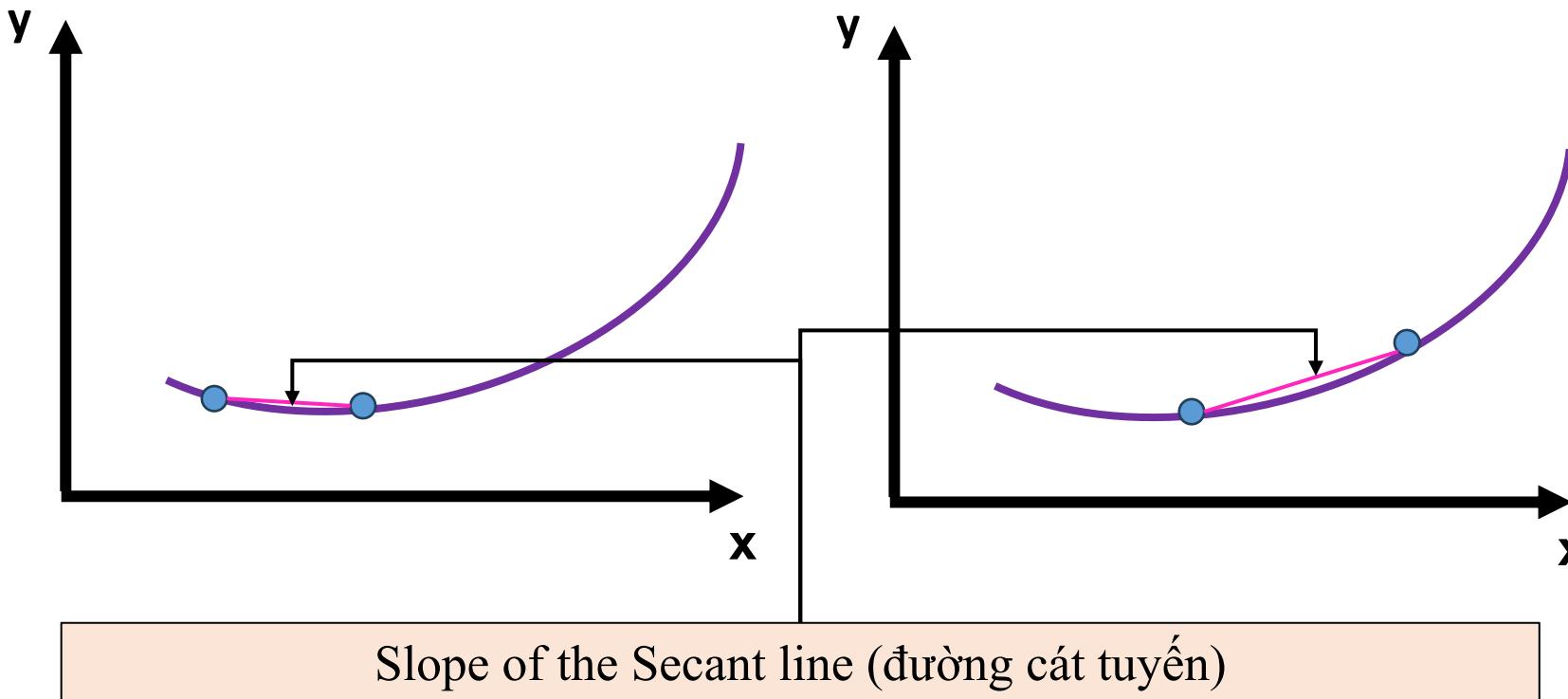
$$\text{Slope of the line} = \frac{\Delta_y}{\Delta_x}$$



$$\text{Độ dốc đường thẳng} \frac{\Delta_y}{\Delta_x}$$

Nếu chúng ta chọn ngẫu nhiên 2 điểm bất kỳ trên đường thẳng, chúng sẽ có cùng giá trị slope  $\frac{\Delta_x}{\Delta_y}$  (constant rate of change)

# Slope of the Curve



Khi lấy 2 điểm bất kỳ trên đường cong, Slope là khác nhau  
Khi lấy 2 điểm bất kỳ trên đường thẳng, Slope là giống nhau

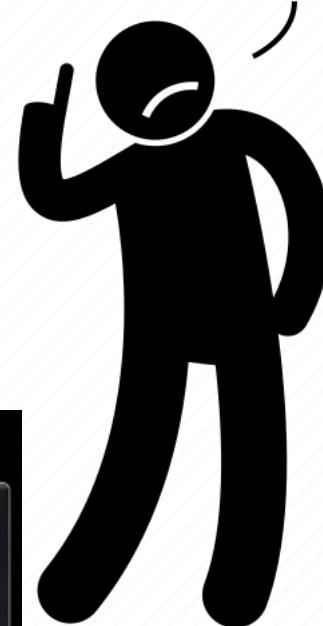
Đạo hàm rất  
quan trọng  
trong ML. Mình  
vẫn chưa hiểu  
đạo hàm là gì?



Để hiểu đạo hàm cần biết:

- Limits of function (giới hạn hàm số)
- Slope of the function (độ dốc hàm số)
- Secant line (đường cát tuyến) **(highlighted in red)**
- Targent line (đường tiếp tuyến)

I know!!



Leibniz



$$\frac{dy}{dx}$$

Lagrange



$$y'(x)$$

Newton



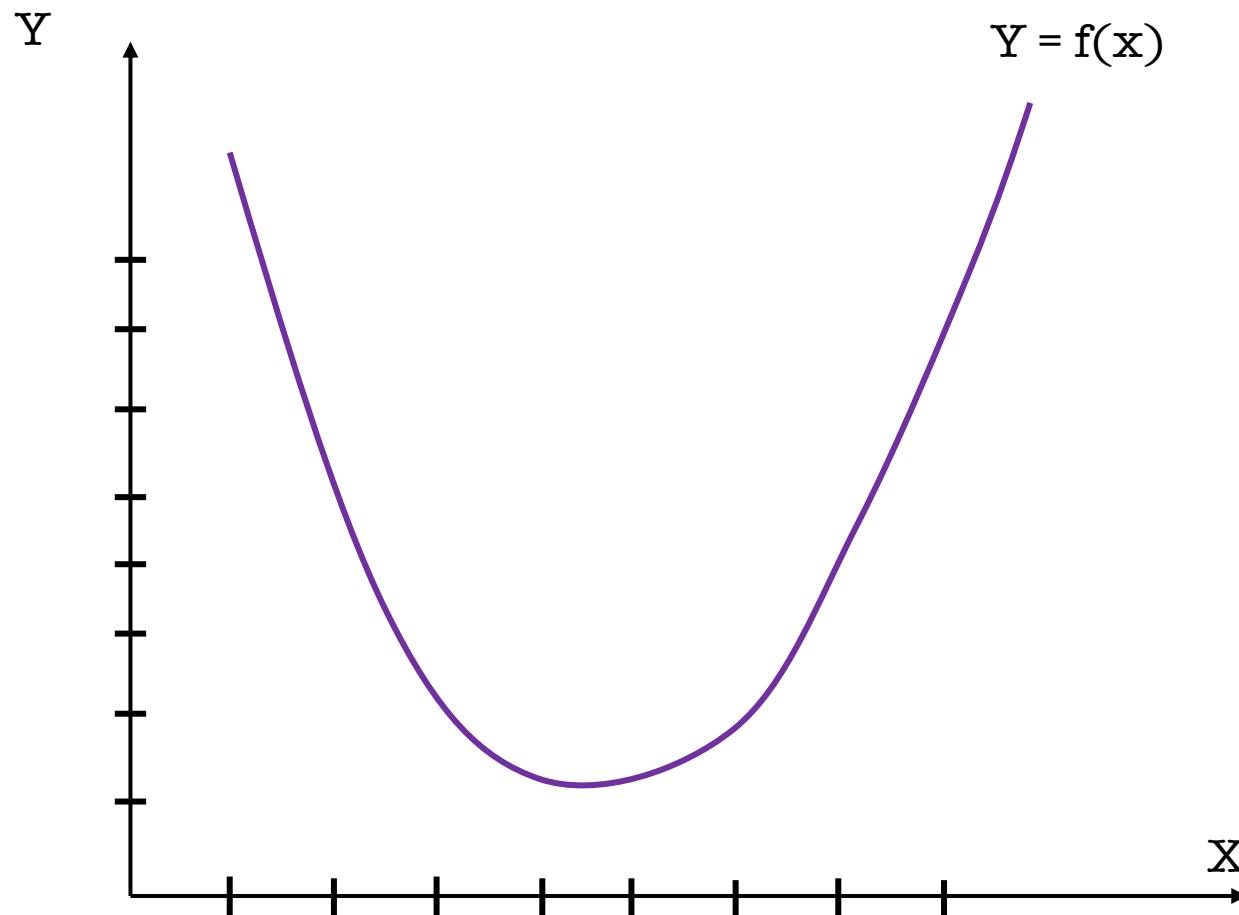
$$\dot{y}$$

Euler



$$D_x y$$

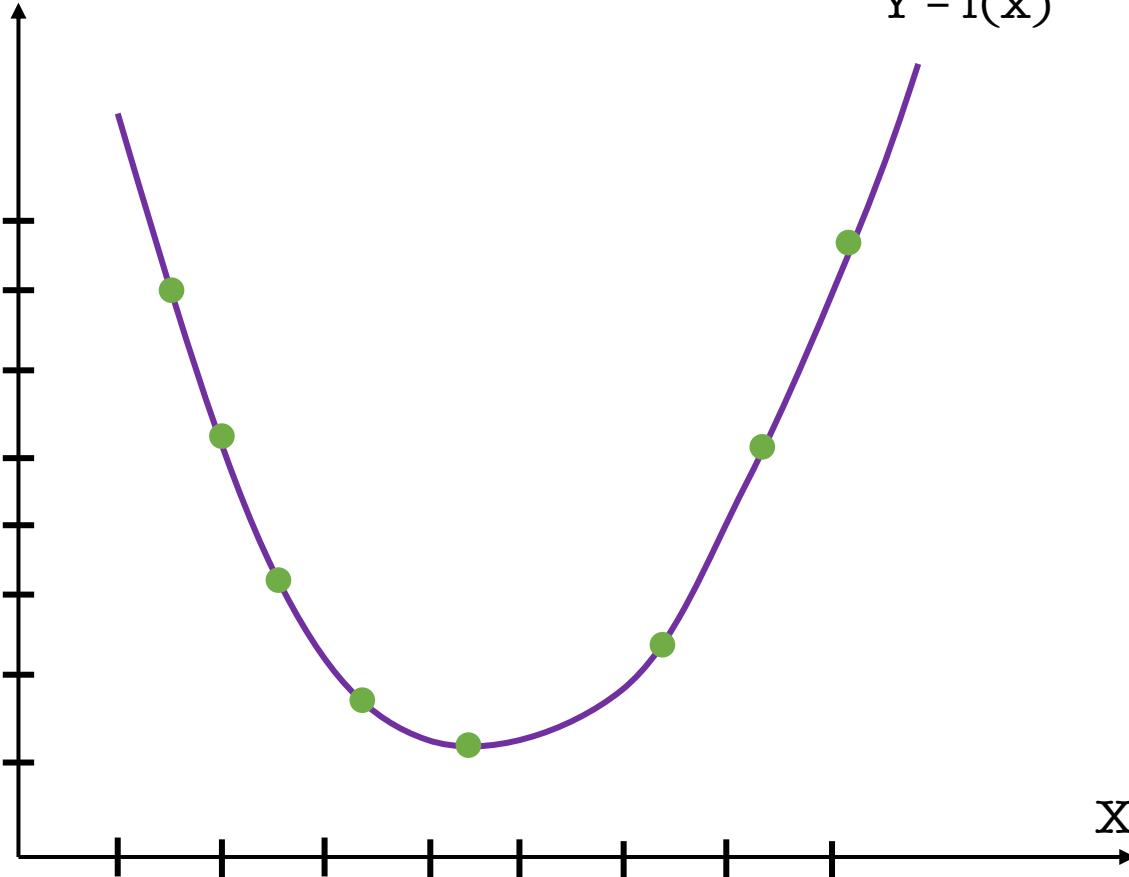
# Tagent Line

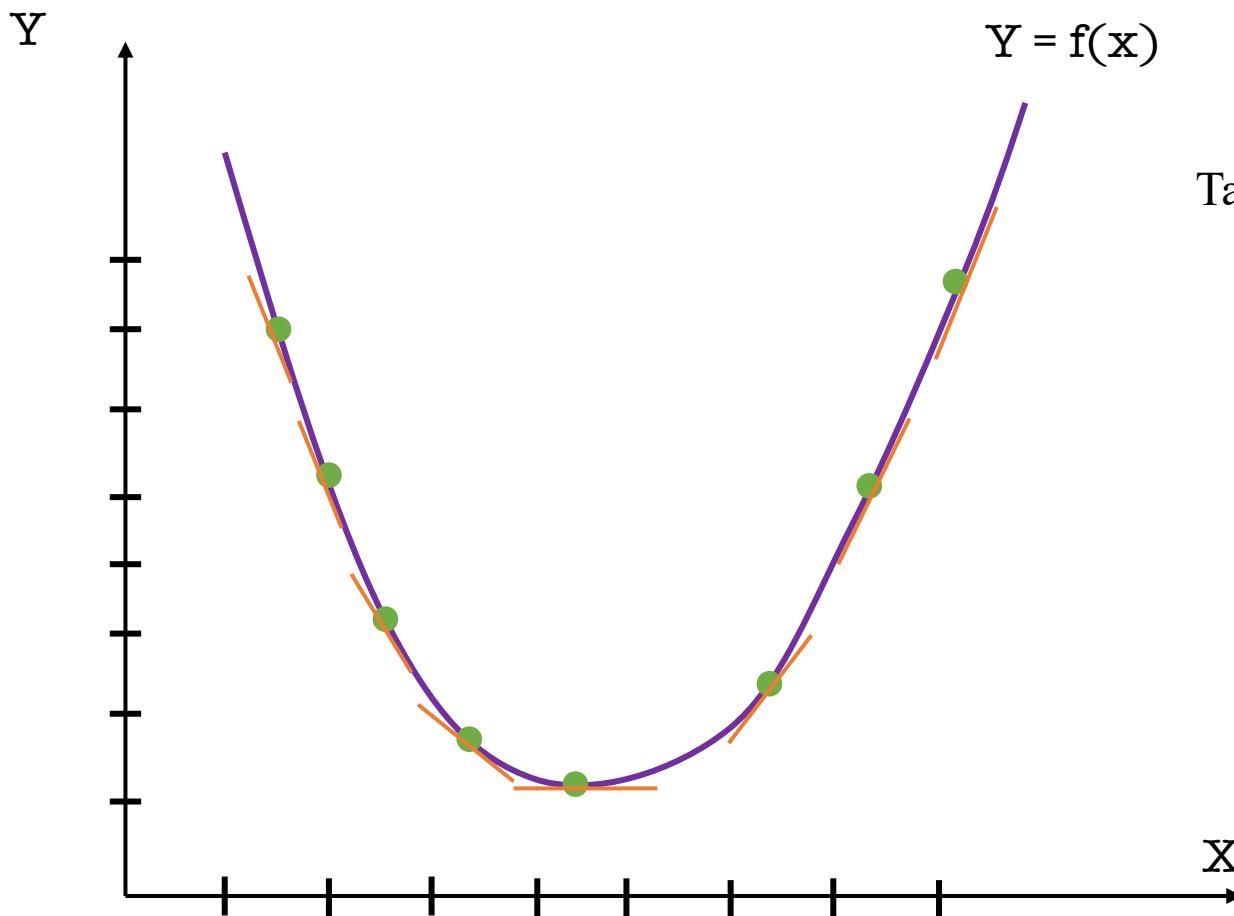


Y

$Y = f(x)$

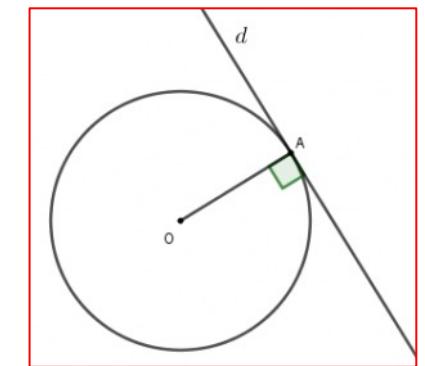
X



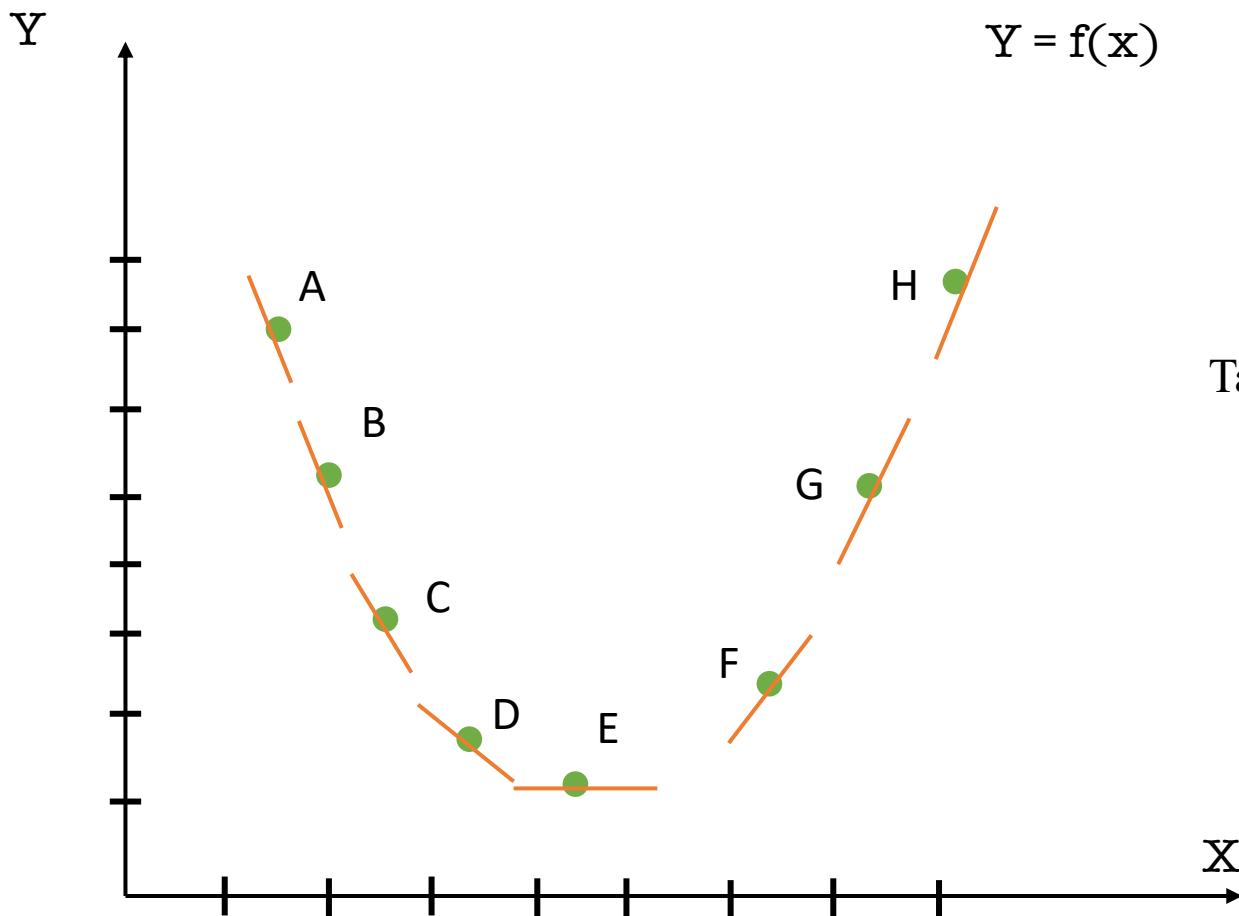


$Y = f(x)$

Tangent line (đường tiếp tuyến)

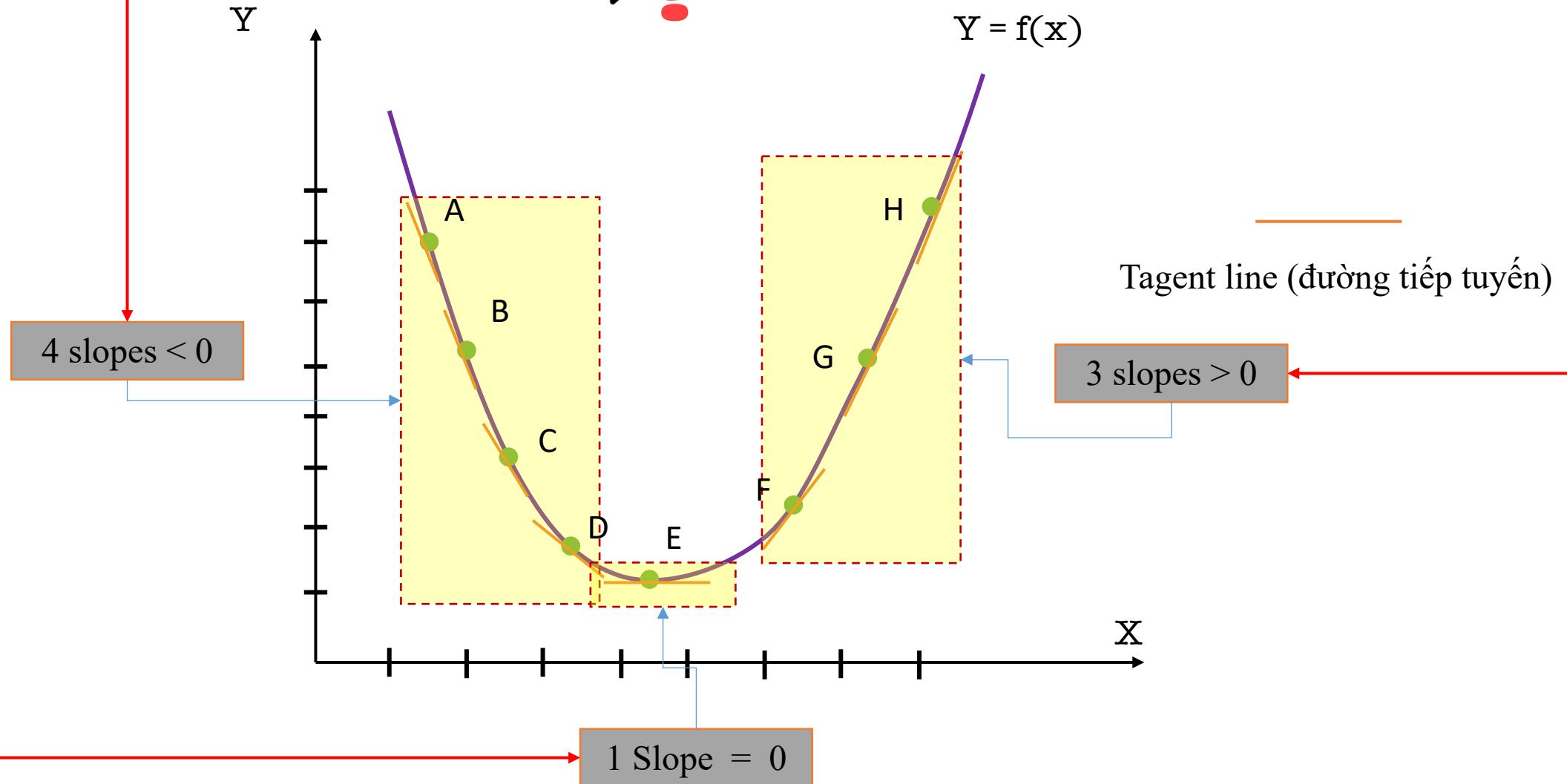


Tiếp tuyến (tangent) là đường thẳng chỉ tiếp xúc, chứ không cắt đồ thị tại một điểm nhất định

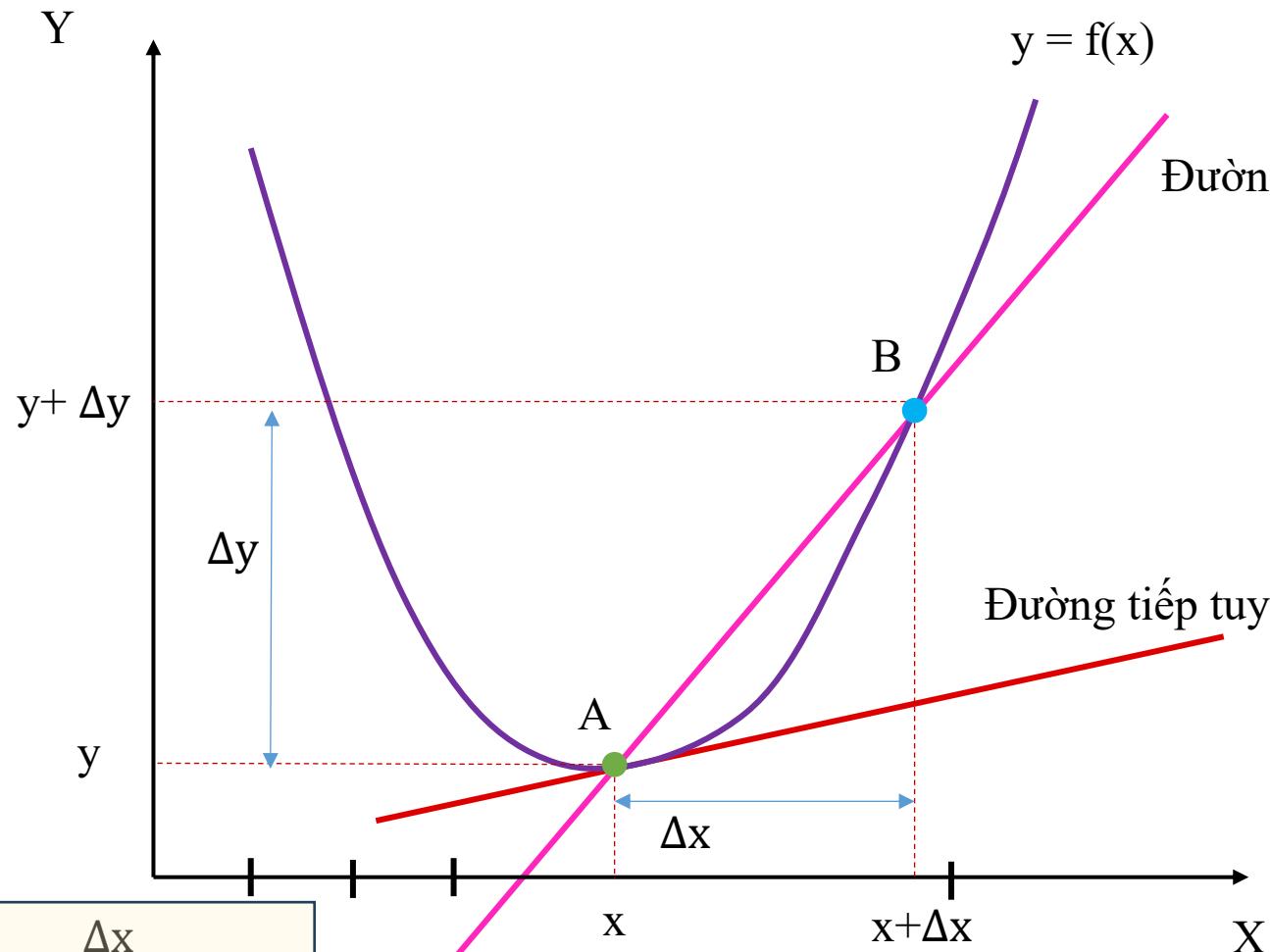


$$Y = f(x)$$

Tangent line (đường tiếp tuyến)



Làm sao để tính độ dốc chính xác của các đường tiếp tuyến trên hàm  $y=f(x)$



Đường cát tuyến

Đường tiếp tuyến

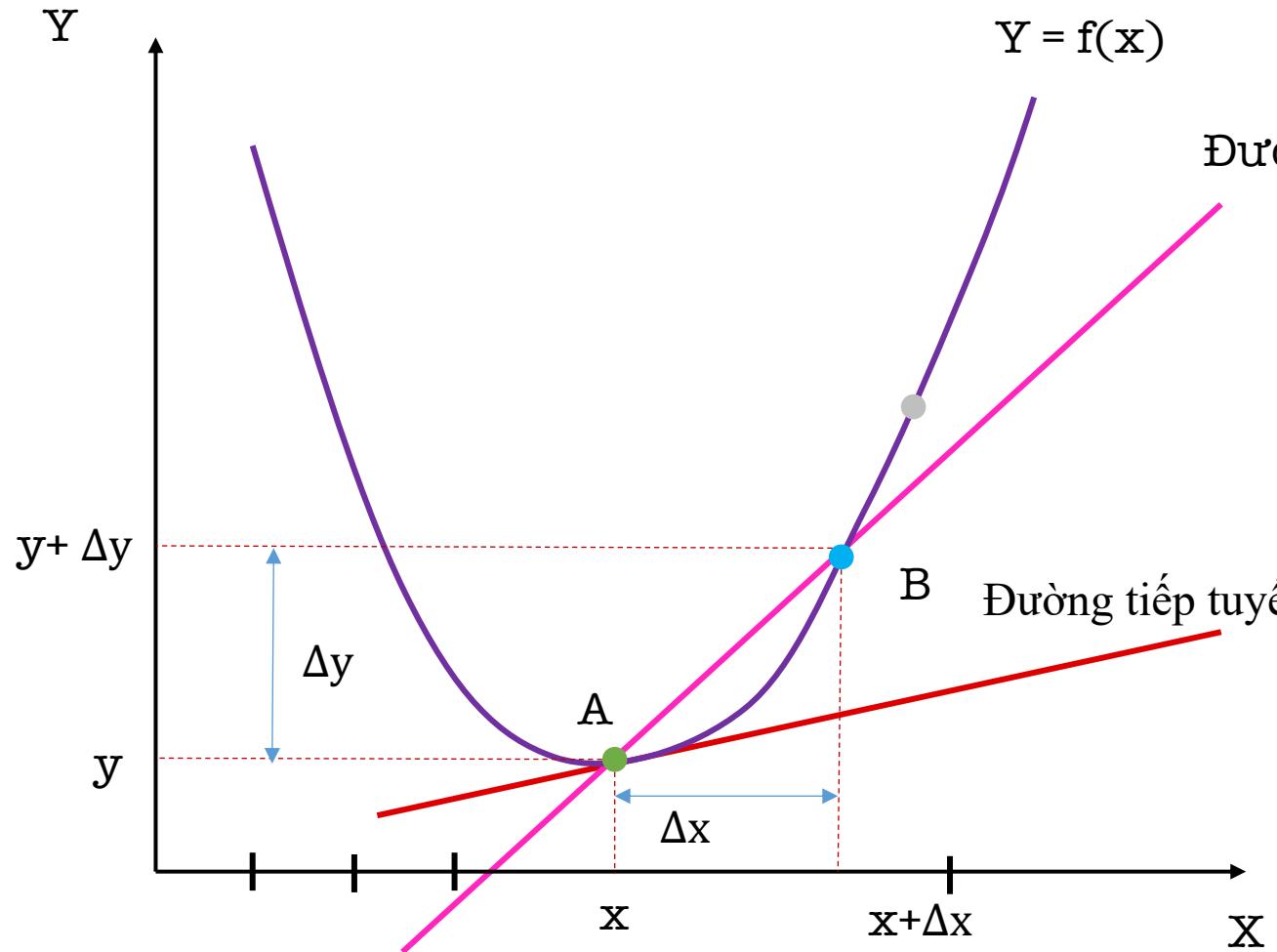
Độ dốc đường cát tuyến =  $\frac{\Delta y}{\Delta x}$

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x+\Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

Giả sử rằng  $\Delta x$  tiến về 0



Hay nói cách khác,  $\Delta x$  trở nên ngắn đi



Độ dốc đường cát tuyến =  $\frac{\Delta y}{\Delta x}$

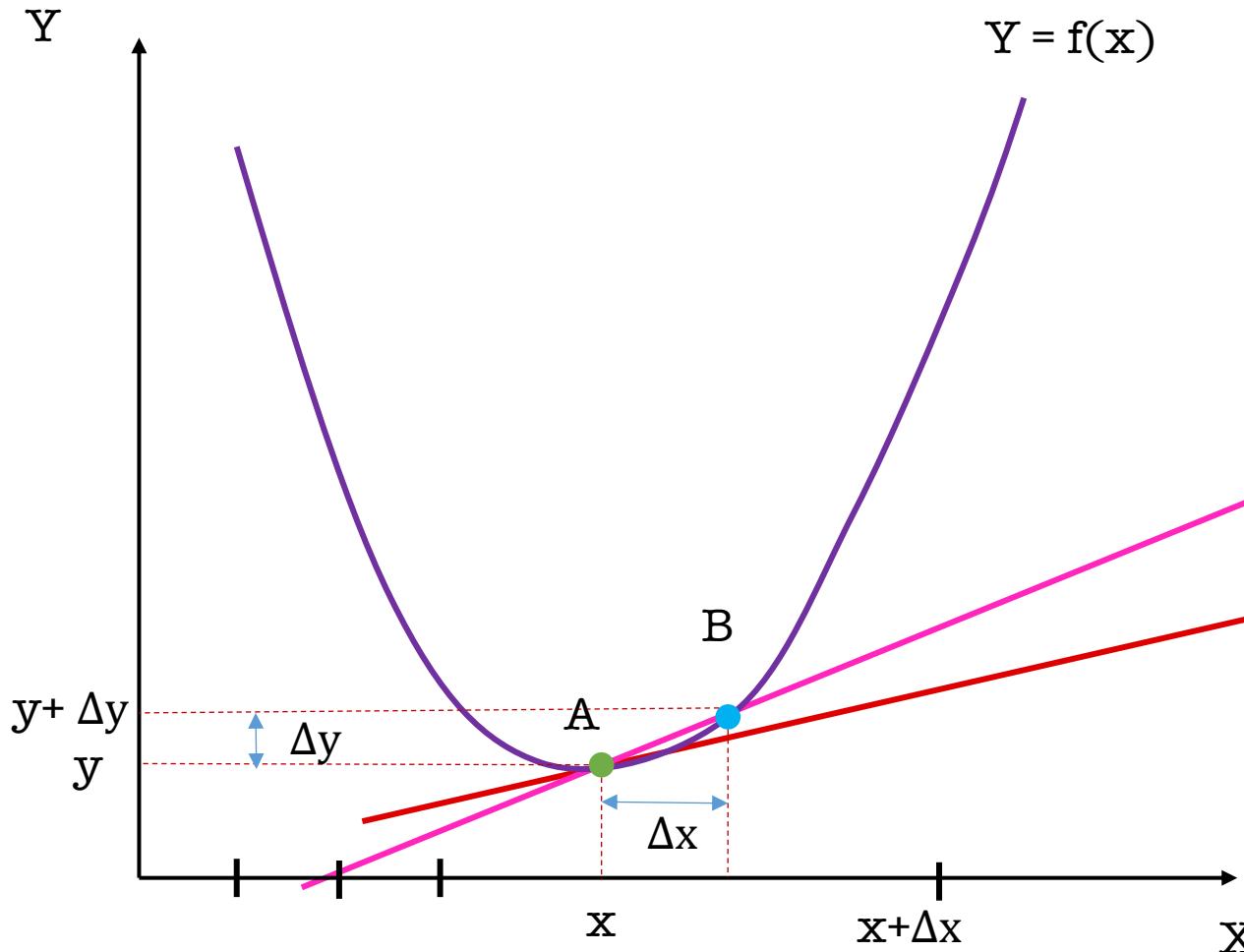
$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x+\Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

Giả sử rằng  $\Delta x \rightarrow 0$



$\Delta x$  trở nên ngắn đi

Tại sao không giả sử  $\Delta x = 0$



Đường cát tuyến

Đường tiếp tuyến

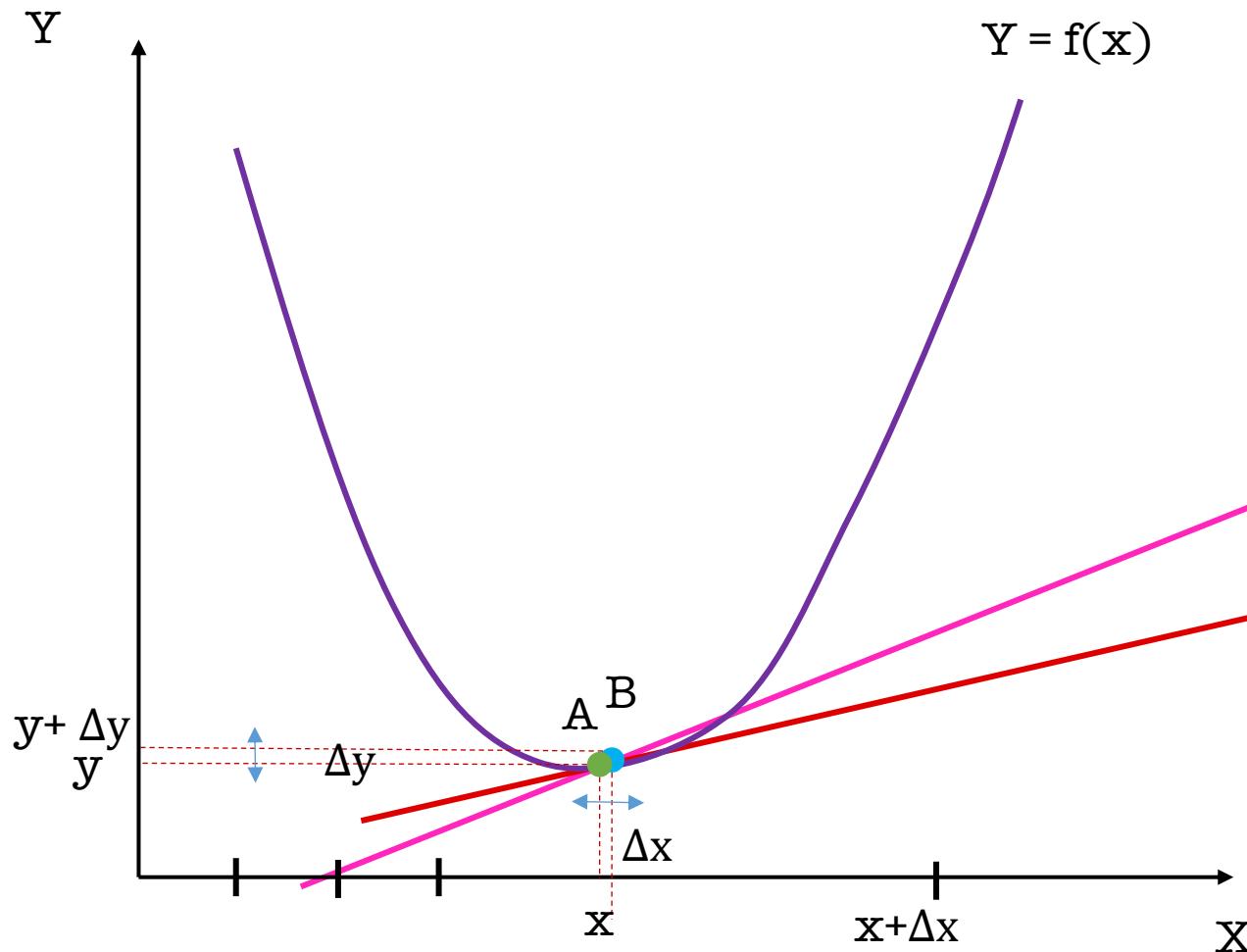
Độ dốc đường cát tuyến  $= \frac{\Delta y}{\Delta x}$

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x+\Delta x)-f(x)}{\Delta x}$$

Giả sử rằng  $\Delta x \rightarrow 0$

Chuyện gì xảy ra nếu  $\Delta x$  cực kỳ nhỏ

$\Delta x$  trở nên ngắn đi



Đường cát tuyến

Đường tiếp tuyến

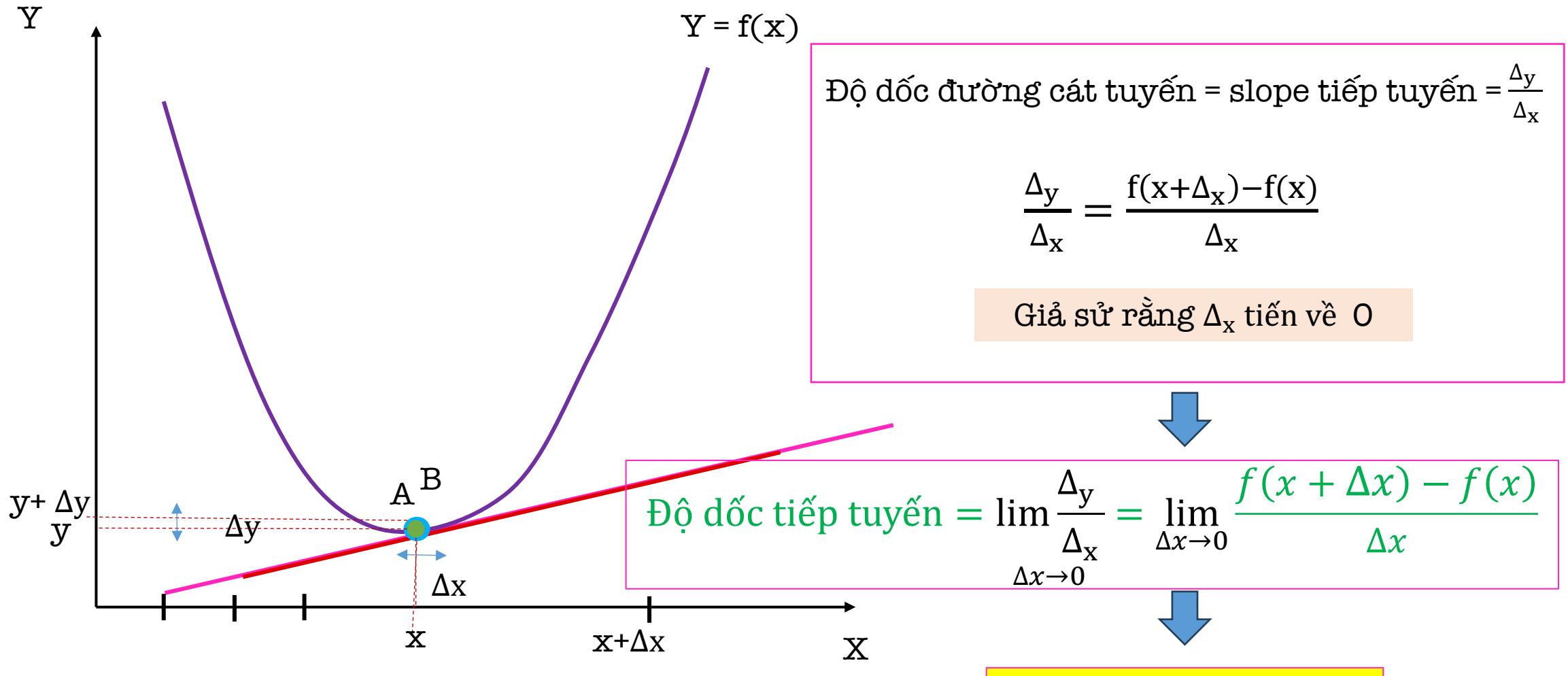
Độ dốc đường cát tuyến =  $\frac{\Delta y}{\Delta x}$

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x+\Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

Giả sử rằng  $\Delta x \rightarrow 0$

Chuyện gì xảy ra nếu  $\Delta x$  cực kỳ nhỏ, và tiến về 0

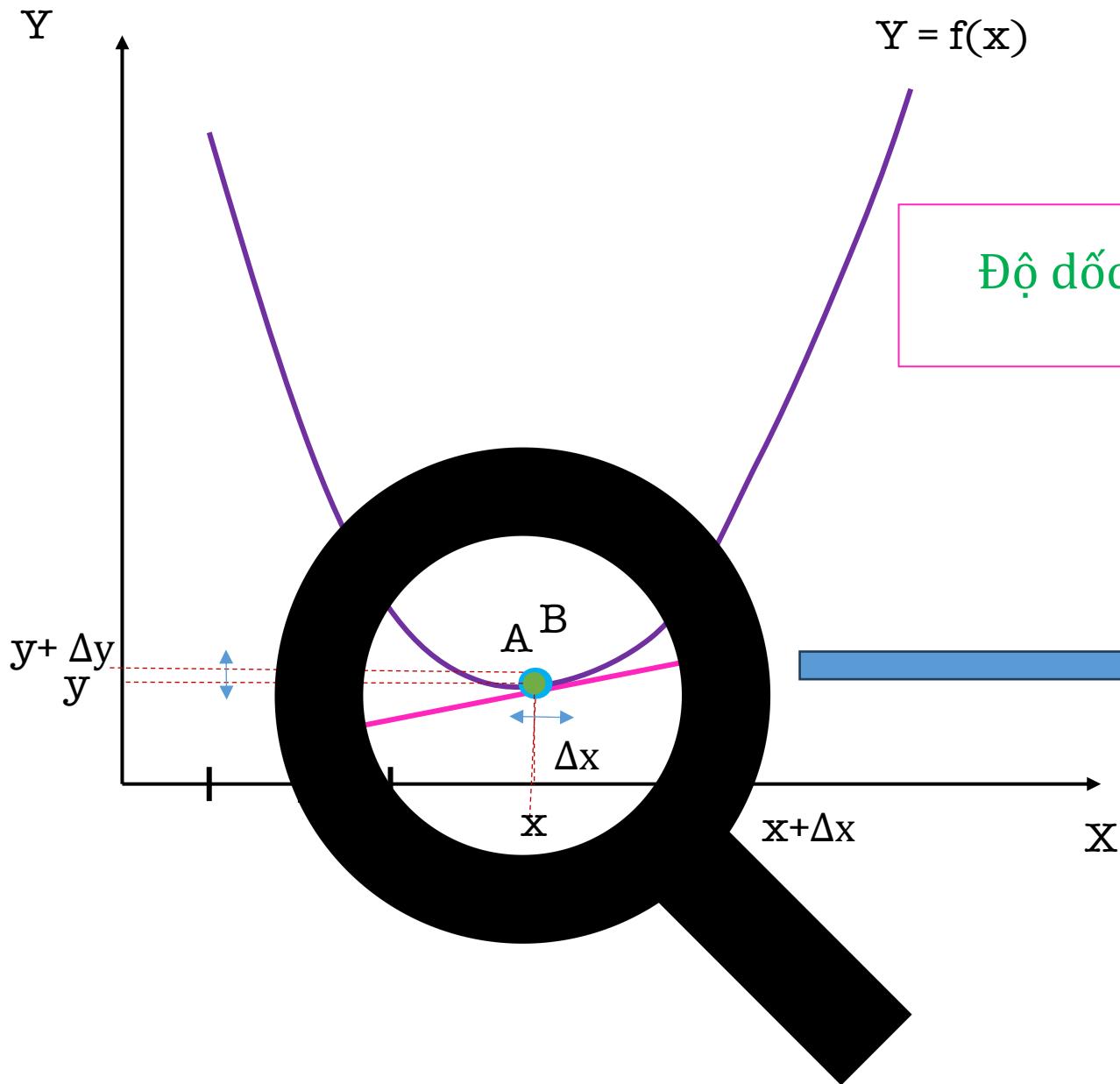
$\Delta x$  trở nên ngắn đi



Chuyện gì xảy ra nếu  $\Delta x$  cực kỳ nhỏ, và tiến về 0



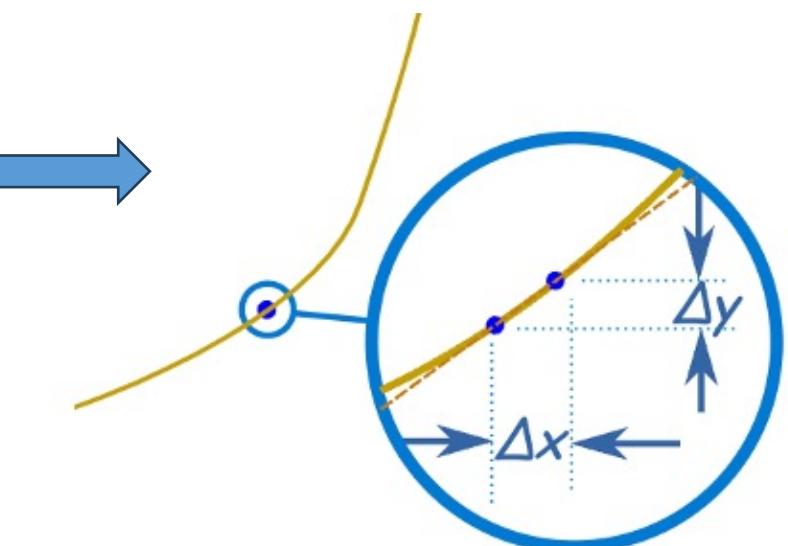
Đường cát tuyến sẽ trùng với đường tiếp tuyến

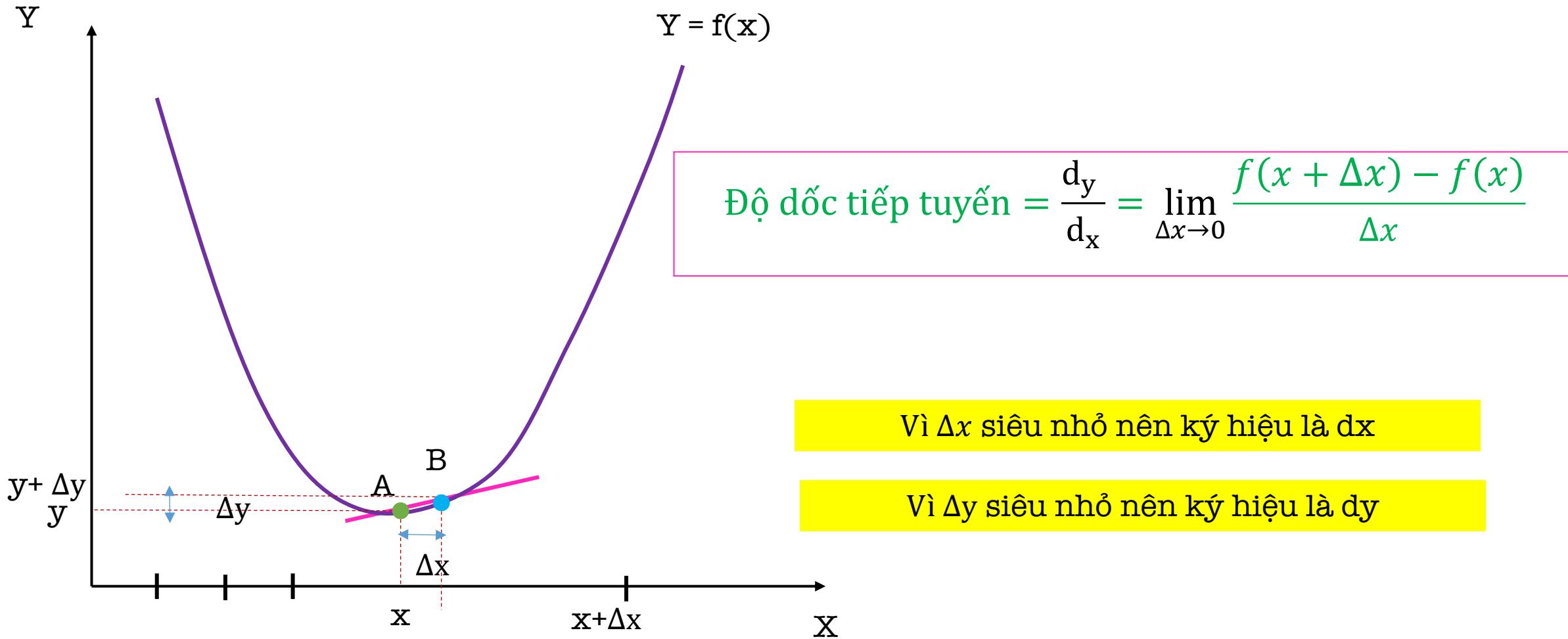


$$Y = f(x)$$

d: Differential/Vi phân

$$\text{Độ dốc cát tuyến} = \frac{\Delta x}{\Delta y} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$





Có bao nhiêu cách để ký hiệu đạo hàm?

# How many ways to describe a derivative in Math?

Leibniz



$$\frac{dy}{dx}$$

Đức

Lagrange



$$y'(x)$$

Ý

Newton



$$\dot{y}$$

Anh

Euler



$$D_x y$$

Thụy Sĩ

# Derivative

## ❖ Implementation

Cho hàm số  $f(x)$

$$f(x) = x^2 + 2x$$

Công thức đạo hàm

$$f'(x) = 2x + 2$$

Công thức đạo hàm một bên

$$f'(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$

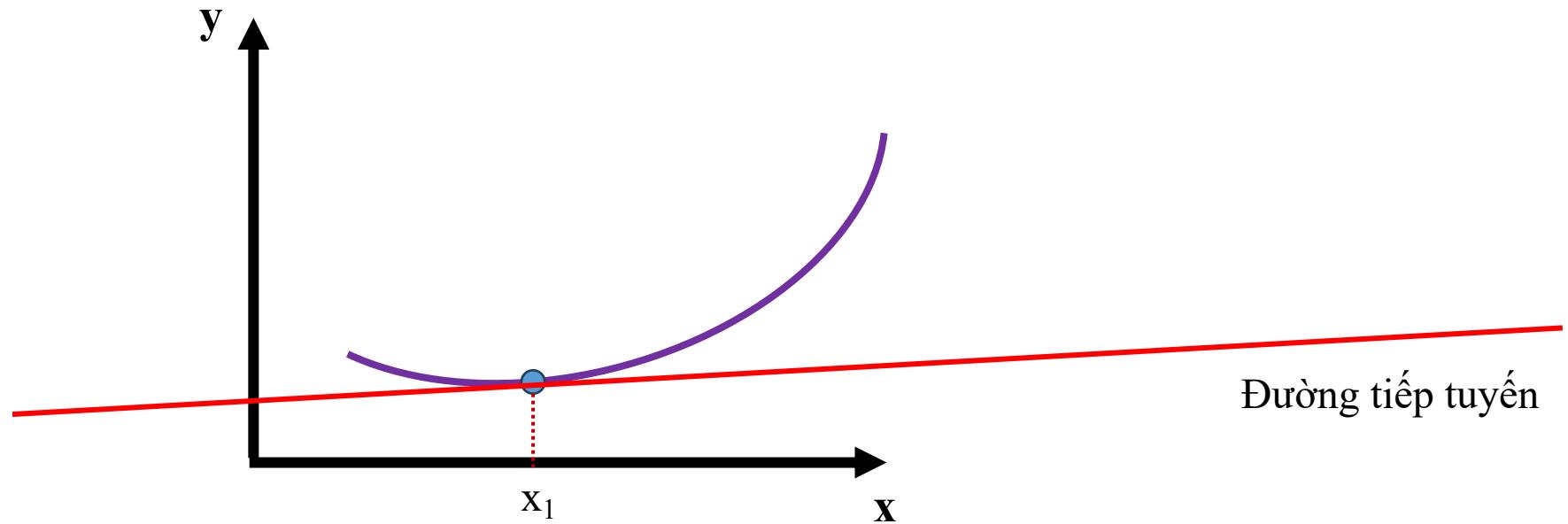
Công thức đạo hàm trung tâm

$$f'(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f\left(x + \frac{\Delta x}{2}\right) - f\left(x - \frac{\Delta x}{2}\right)}{\Delta x}$$

```
1 # đạo hàm trung tâm
2 def gradient(f, x, epsilon):
3     return (f(x + epsilon/2) - f(x - epsilon/2)) / epsilon
4
5 def func(x):
6     return x**2 + 2*x
7
8 print(f'(e=1.0e2 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e2)}')
9 print(f'(e=1.0e1 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e1)}')
10 print(f'(e=1.0e0 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e0)}')
11 print(f'(e=1.0e-1 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e-1)}')
12 print(f'(e=1.0e-2 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e-2)}')
13 print(f'(e=1.0e-3 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e-3)}')
14 print(f'(e=1.0e-4 and x=2) : {gradient(f=func, x=2.0, epsilon=1.0e-4)}')
```

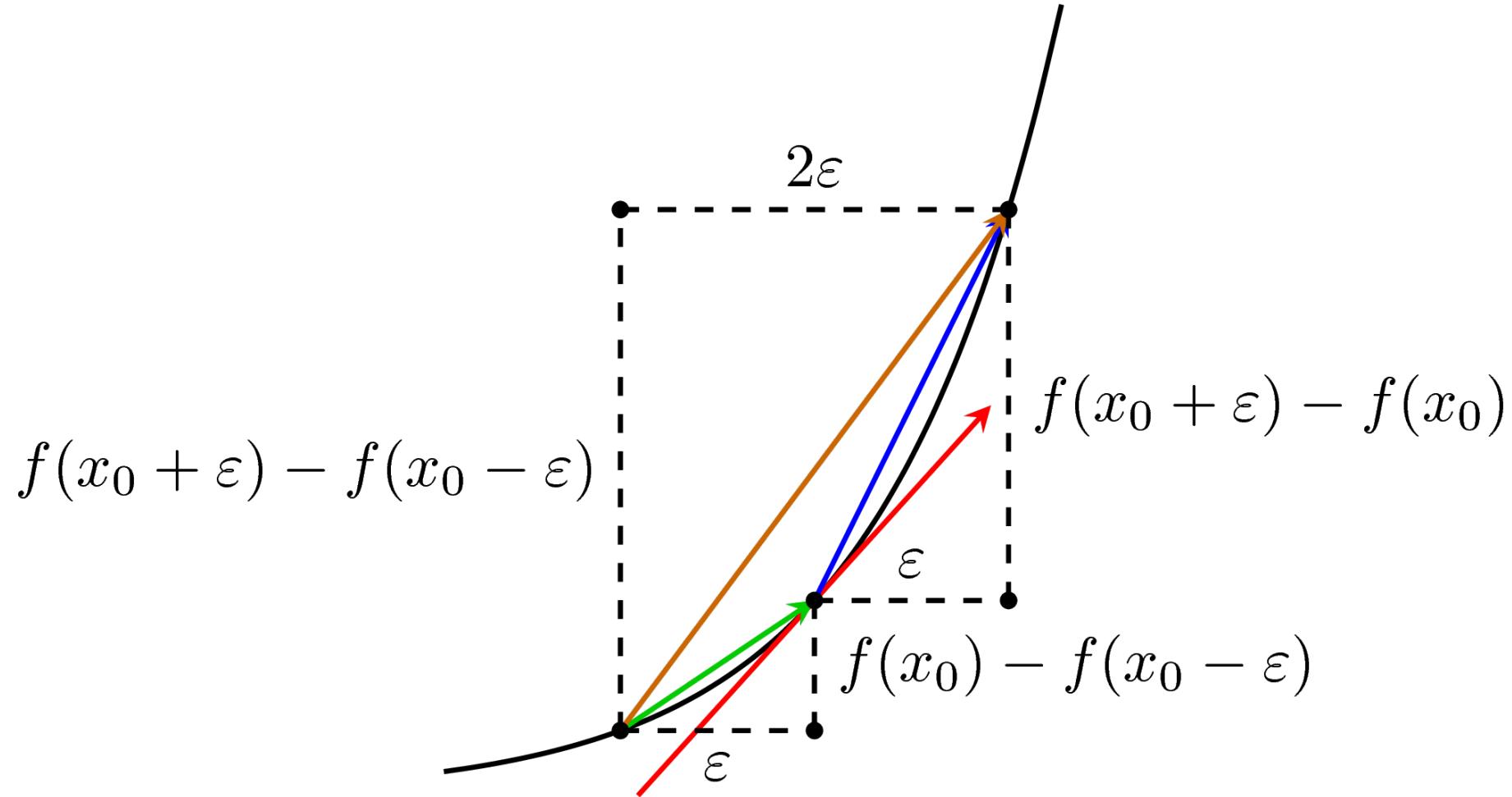
```
(e=1.0e2 and x=2) : 6.0
(e=1.0e1 and x=2) : 6.0
(e=1.0e0 and x=2) : 6.0
(e=1.0e-1 and x=2) : 5.999999999999988
(e=1.0e-2 and x=2) : 5.999999999999783
(e=1.0e-3 and x=2) : 6.0000000000011156
(e=1.0e-4 and x=2) : 6.00000000000378
```

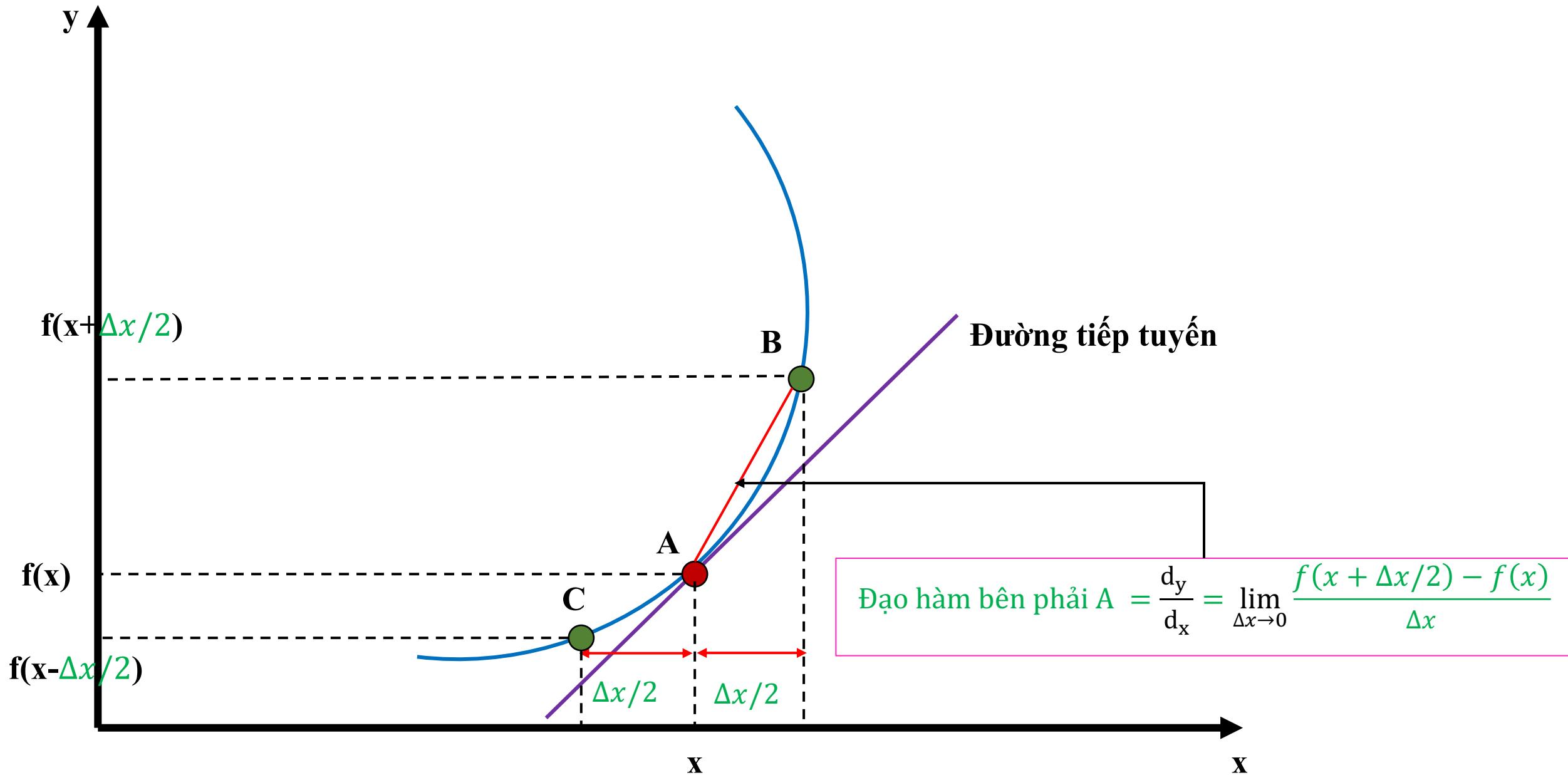
# Đạo hàm trung tâm và đạo hàm một bên, cái nào phổ biến hơn?

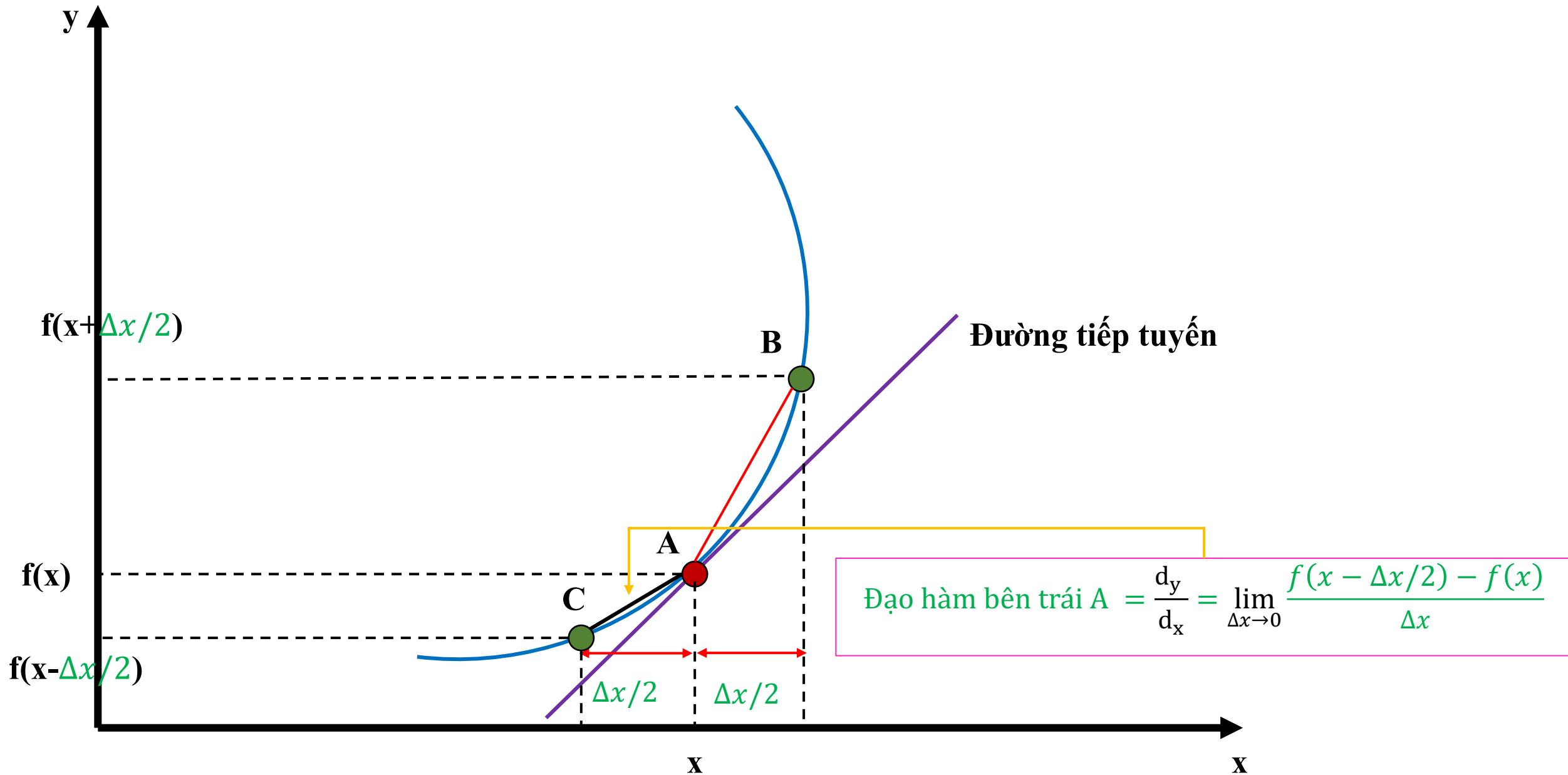


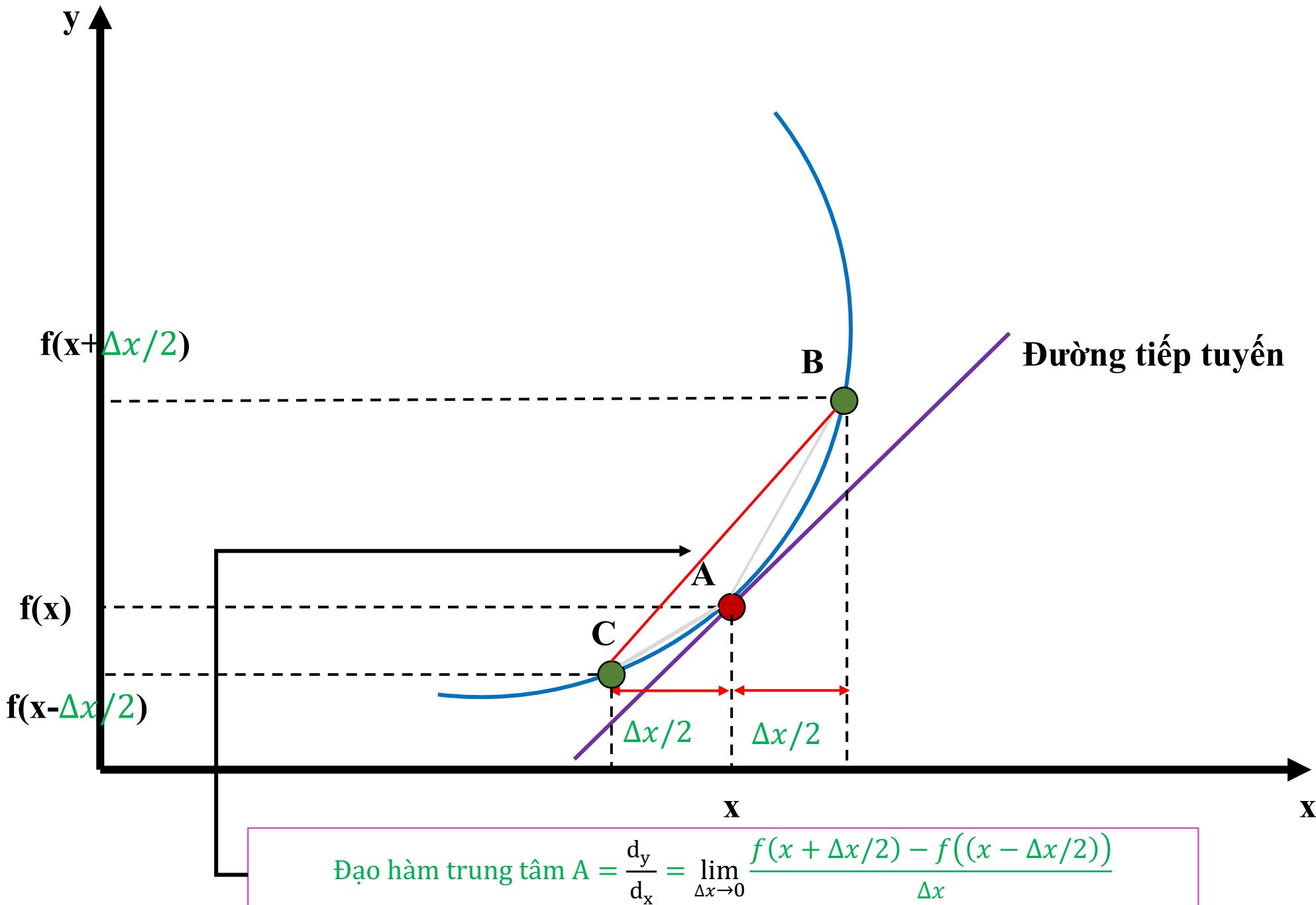
Đạo hàm tại điểm  $x_1$  chính là độ dốc (slope) của đường thẳng tiếp tuyến đi qua điểm  $x_1$

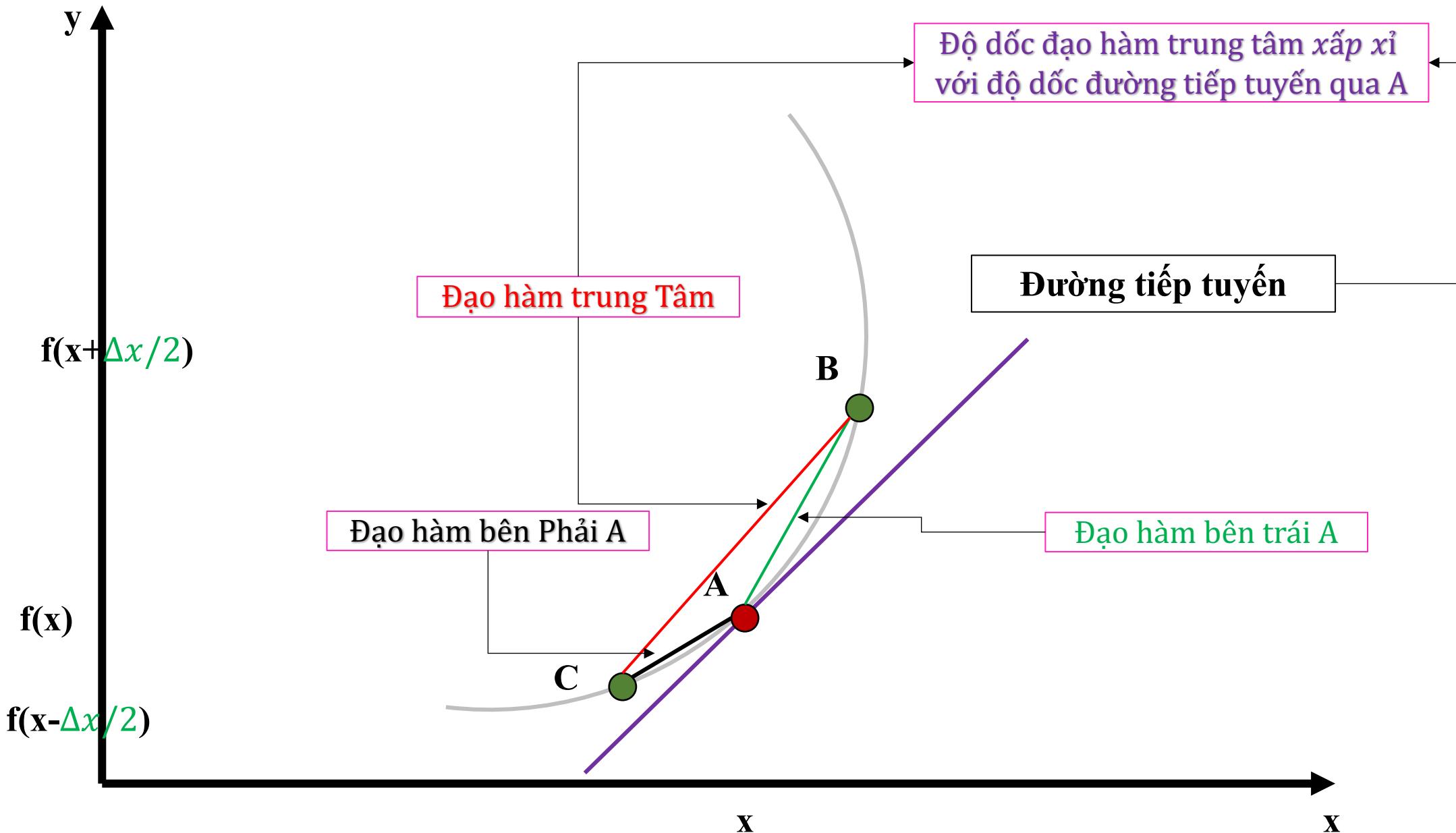
So sánh đạo hàm trung tâm và đạo hàm một bên, đạo hàm nào được dùng phổ biến hơn?











# Dance Moves of Deep Learning Activation Functions

Sigmoid



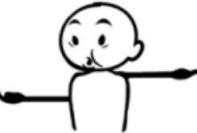
$$y = \frac{1}{1+e^{-x}}$$

Tanh



$$y = \tanh(x)$$

Step Function



$$y = \begin{cases} 0, & x < n \\ 1, & x \geq n \end{cases}$$

Softplus



$$y = \ln(1+e^x)$$

ReLU



$$y = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & x \geq 0 \end{cases}$$

Softsign



$$y = \frac{x}{(1+|x|)}$$

ELU



$$y = \begin{cases} \alpha(e^x - 1), & x < 0 \\ x, & x \geq 0 \end{cases}$$

Log of Sigmoid



$$y = \ln\left(\frac{1}{1+e^{-x}}\right)$$

Swish



$$y = \frac{x}{1+e^{-x}}$$

Sinc



$$y = \frac{\sin(x)}{x}$$

Leaky ReLU



$$y = \max(0.1x, x)$$

Mish



$$y = x(\tanh(\text{softplus}(x)))$$

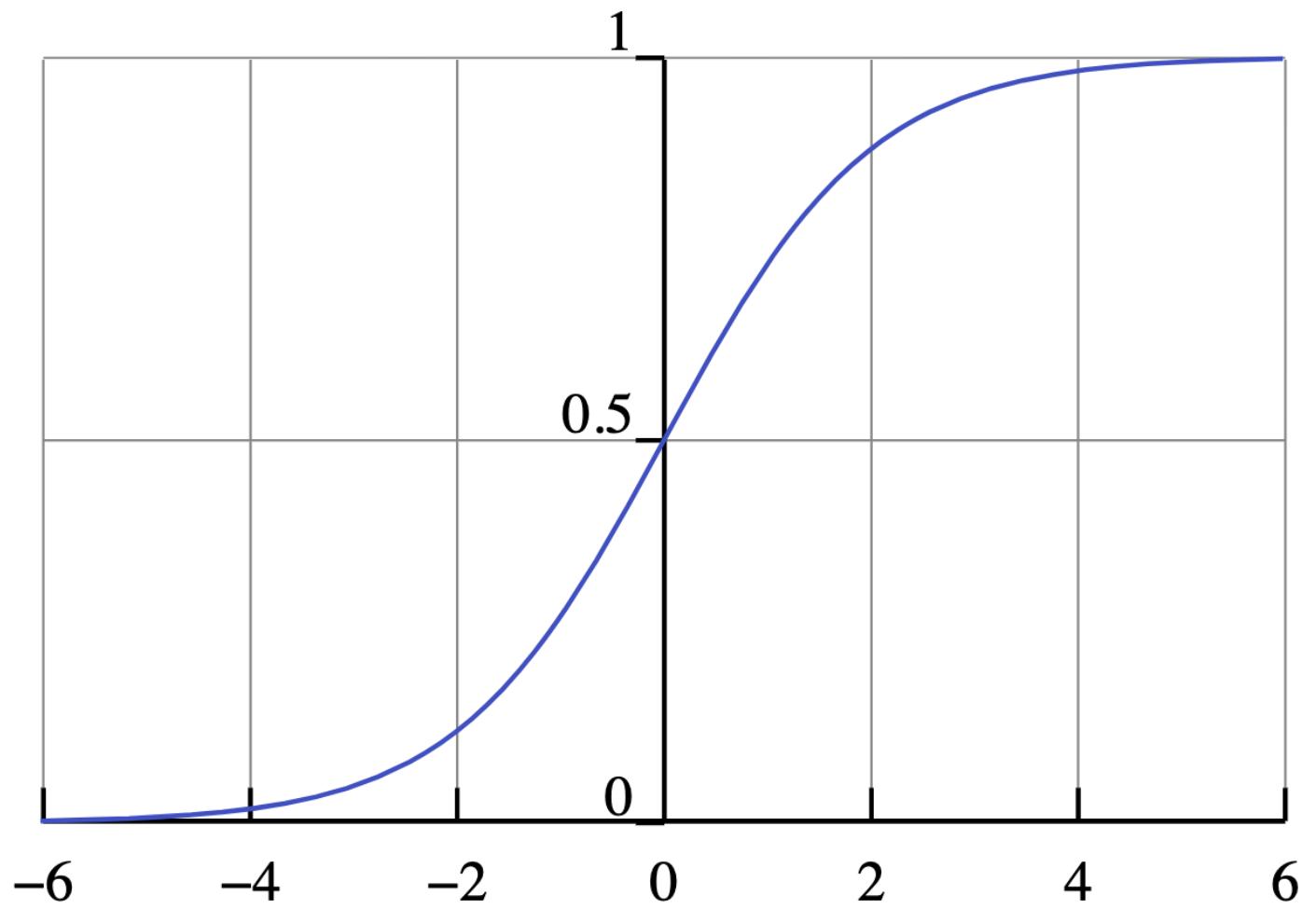
source: sefiks



## Open Discussion

What is an activation function and Why do we need to understand it?

$$\text{sigmoid}(x) = \frac{e^x}{e^x + 1}$$



# Problem 1

---

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**:  $\alpha = 0.25$ ,  $f(x) = \begin{cases} \alpha(e^x - 1), & \text{if } x \leq 0. \\ x, & \text{if } x > 0. \end{cases}$

1.4 **Softplus**:  $f(x) = \log(1 + e^x)$

1.5 **Softsign**:  $f(x) = \frac{x}{|x| + 1}$

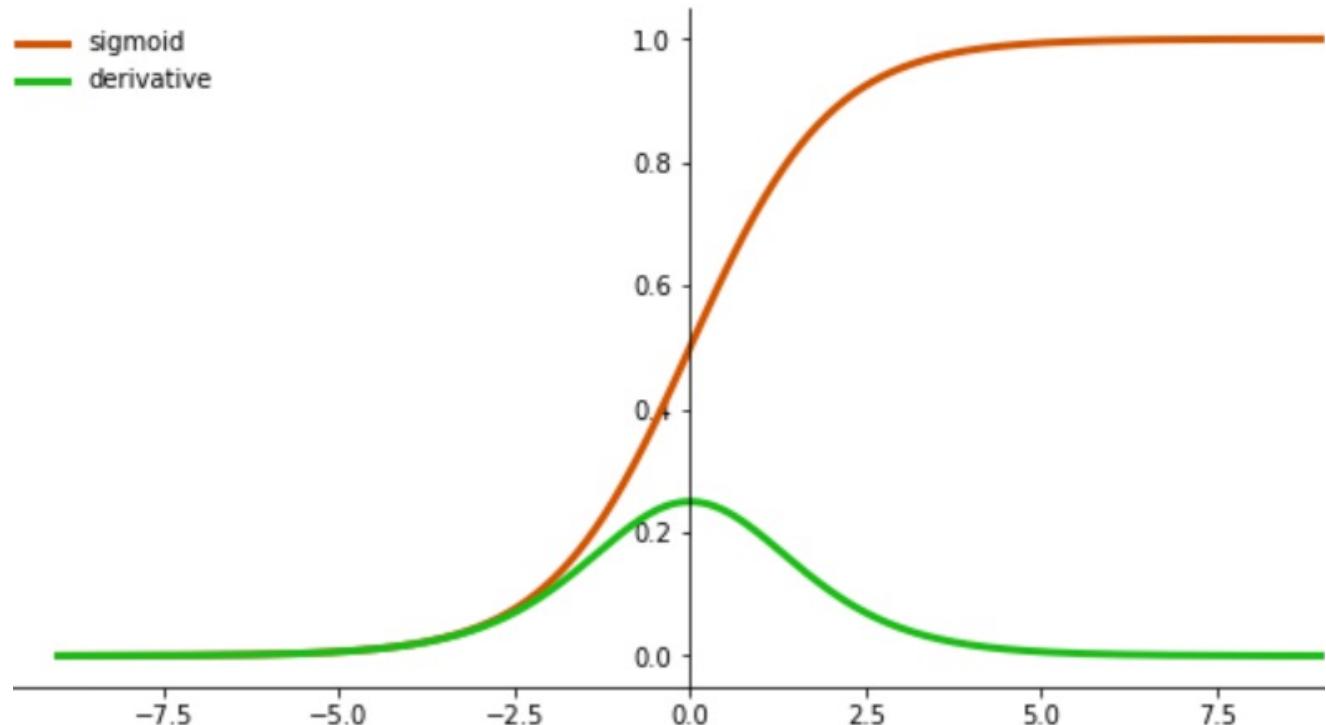
# Activation Functions

## ❖ Sigmoid function

$$\text{sigmoid}(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

— sigmoid  
— derivative

data = [1, 5, -4, 3, -2]



data\_a = sigmoid(data)

data\_a = [0.731, 0.993, 0.017, 0.95, 0.119]

$$\text{sigmoid}'(x) = \text{sigmoid}(x)(1 - \text{sigmoid}(x))$$

# Activation Functions

$$\text{sigmoid}(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$\begin{aligned}\text{sigmoid}'(x) &= \left( \frac{1}{1 + e^{-x}} \right)' = \frac{-1}{(1 + e^{-x})^2} (-e^{-x}) \\&= \frac{e^{-x}}{(1 + e^{-x})^2} = \frac{e^{-x} + 1 - 1}{(1 + e^{-x})^2} \\&= \frac{1}{1 + e^{-x}} - \frac{1}{(1 + e^{-x})^2} \\&= \frac{1}{1 + e^{-x}} \left( 1 - \frac{1}{1 + e^{-x}} \right) \\&= \text{sigmoid}(x) (1 - \text{sigmoid}(x))\end{aligned}$$

# Activation Functions

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$\sigma'(x) = \frac{d}{dx} \sigma(x) = \frac{d}{dx} \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$= \frac{d}{dx} \frac{1}{1 + e^{-x}} = \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})^{-1}$$

$$= \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})^{-1} = -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})$$

$$= -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot \left( \frac{d}{dx}[1] + \frac{d}{dx}[e^{-x}] \right)$$

$$= -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot \left( e^{-x} \cdot \frac{d}{dx}[-x] \right)$$

$$= (1 + e^{-x})^{-2} \cdot e^{-x}$$

$$\left[ \frac{1}{u(x)} \right]' = [u(x)^{-1}]' = -\left[ \frac{u'(x)}{u(x)^2} \right] = -u(x)^{-2} \cdot u'(x)$$

# Activation Functions

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$\sigma'(x) = \frac{d}{dx} \sigma(x) = \frac{d}{dx} \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$= \frac{d}{dx} \frac{1}{1 + e^{-x}} = \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})^{-1}$$

$$= \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})^{-1} = -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot \frac{d}{dx} (1 + e^{-x})$$

$$= -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot \left( \frac{d}{dx}[1] + \frac{d}{dx}[e^{-x}] \right)$$

$$= -(1 + e^{-x})^{-2} \cdot (e^{-x} \cdot \frac{d}{dx}[-x])$$

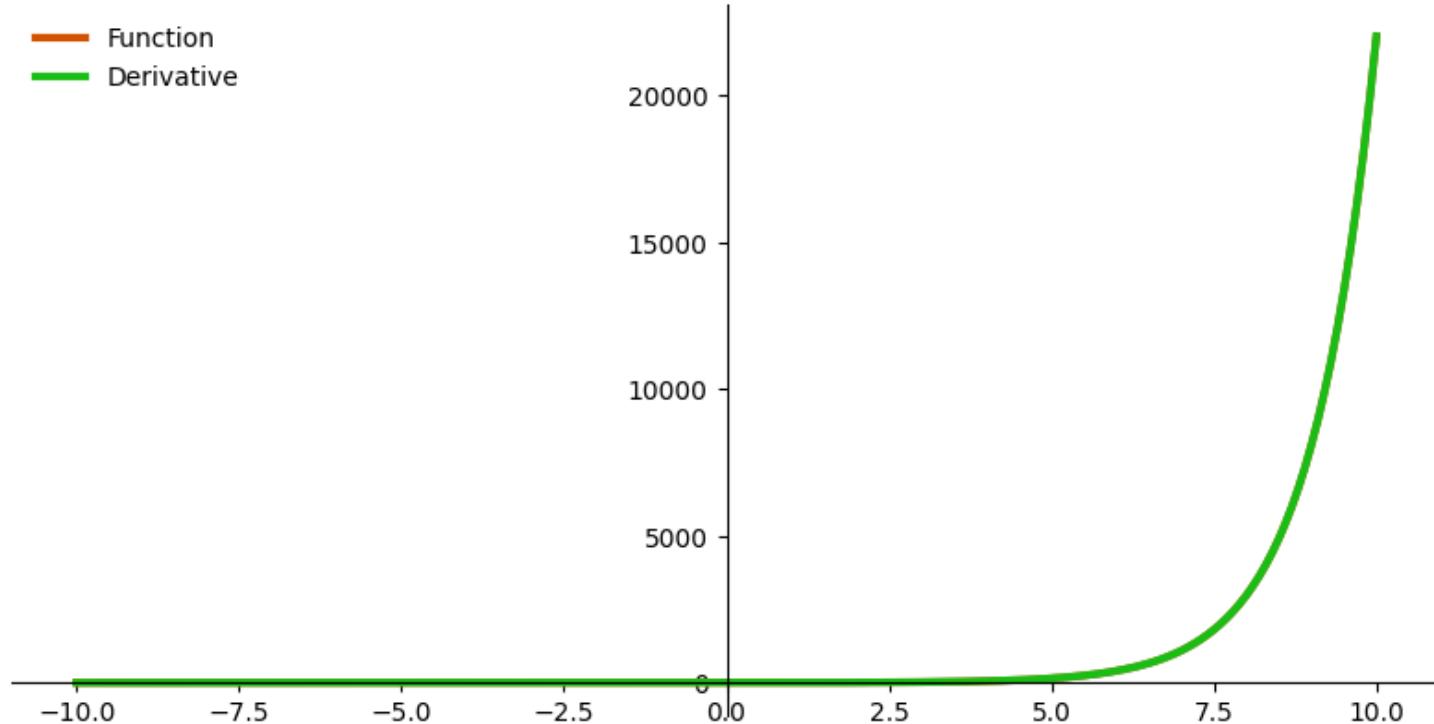
$$= (1 + e^{-x})^{-2} \cdot e^{-x}$$

$$\begin{aligned}\text{sigmoid}'(x) &= \left( \frac{1}{1 + e^{-x}} \right)' = \frac{-1}{(1 + e^{-x})^2} (-e^{-x}) \\ &= \frac{e^{-x}}{(1 + e^{-x})^2} = \frac{e^{-x} + 1 - 1}{(1 + e^{-x})^2} \\ &= \frac{1}{1 + e^{-x}} - \frac{1}{(1 + e^{-x})^2} \\ &= \frac{1}{1 + e^{-x}} \left( 1 - \frac{1}{1 + e^{-x}} \right) \\ &= \text{sigmoid}(x) (1 - \text{sigmoid}(x))\end{aligned}$$

# Activation Functions

## ❖ Exponential function

- $f(x) = e^x$
- $f'(x) = e^x$



# Activation Functions

## ❖ PReLU function

$$\text{PReLU}(x) = \begin{cases} \alpha x & \text{if } x < 0 \\ x & \text{if } x \geq 0 \end{cases}$$

$$\alpha = 0.1$$

data = 

1	5	-4	3	-2
---	---	----	---	----

data\_a = PRELU(data)

data\_a = 

1	5	-0.4	3	-0.2
---	---	------	---	------



$$\text{PReLU}'(x) = \begin{cases} \alpha & \text{if } x \leq 0 \\ 1 & \text{if } x > 0 \end{cases}$$

# Activation Functions

## ❖ ELU function

$$\text{ELU}(x) = \begin{cases} \alpha(e^x - 1) & \text{if } x \leq 0 \\ x & \text{if } x > 0 \end{cases}$$

— elu  
— elu\_derivative

$$\alpha = 0.1$$

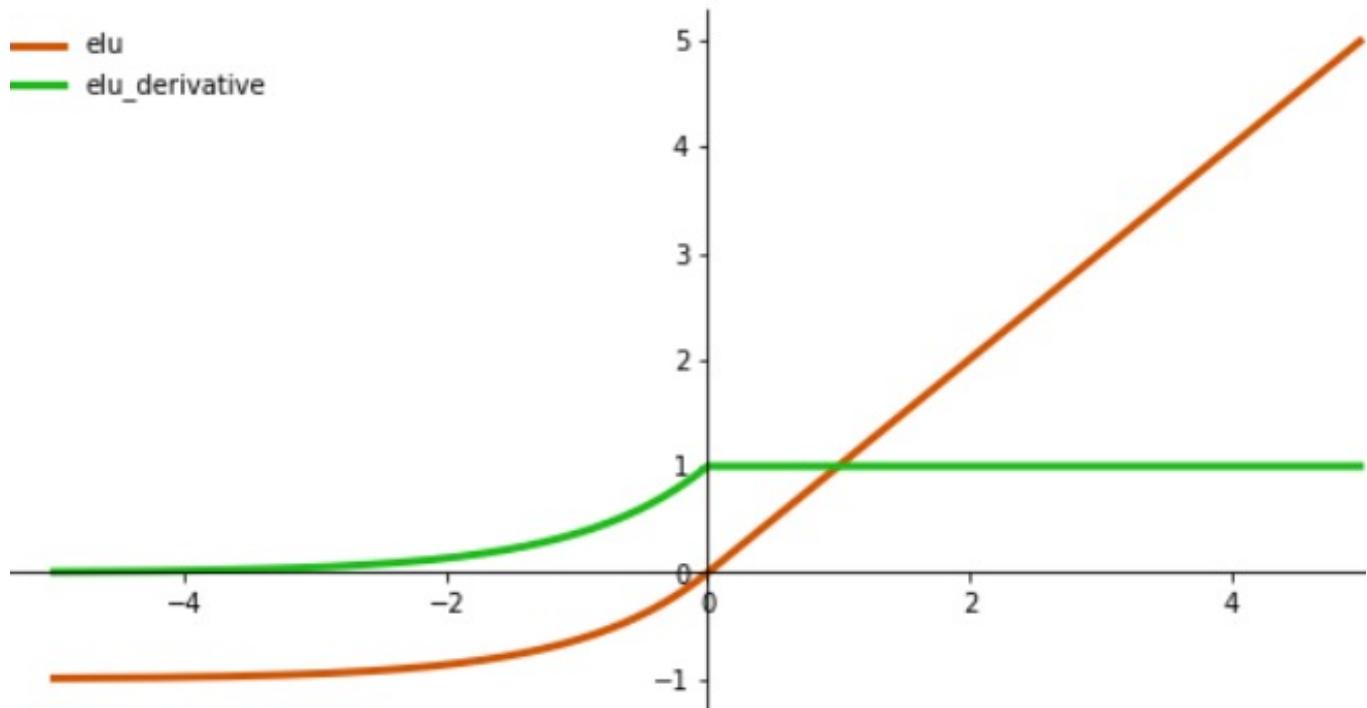
data = 

1	5	-4	3	-2
---	---	----	---	----

data\_a = ELU(data)

data\_a = 

1	5	-0.098	3	-0.086
---	---	--------	---	--------



$$\text{ELU}'(x) = \begin{cases} \alpha e^x & \text{if } x \leq 0 \\ 1 & \text{if } x > 0 \end{cases}$$

# Activation Functions

## ❖ Softplus function

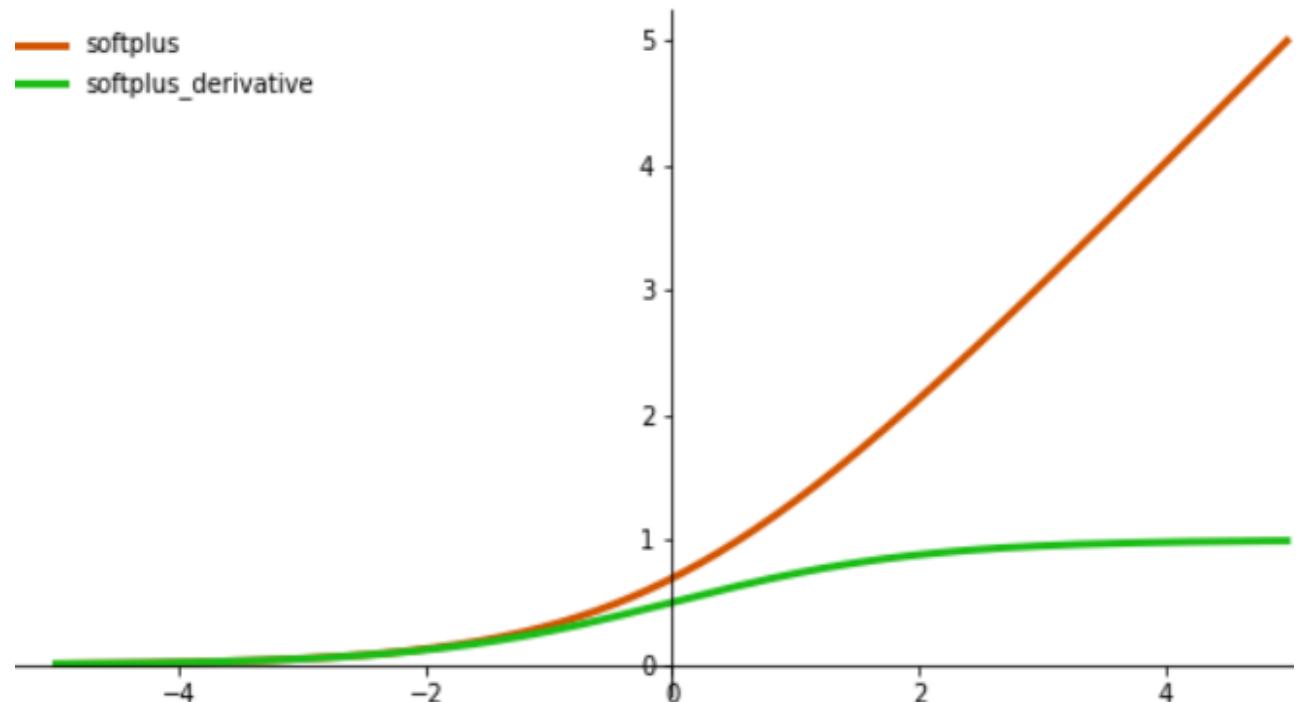
$$\text{softplus}(x) = \log(1 + e^x)$$

softplus  
softplus\_derivative

**data** = [1 | 5 | -4 | 3 | -2]

**data\_a** = softplus(data)

**data\_a** = [1.313 | 5.006 | 0.018 | 3.048 | 0.126]



$$\text{softplus}'(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$\text{softplus}(x) = \log(1 + e^x)$$

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

$$\begin{aligned}\text{softplus}'(x) &= (\log(1 + e^x))' = \left(\frac{1}{1 + e^x}\right)(e^x) = \frac{e^x}{1 + e^x} = \frac{\frac{e^x}{e^x}}{\frac{1}{e^x} + \frac{e^x}{e^x}} \\ &= \frac{1}{1 + e^{-x}} = \sigma(x)\end{aligned}$$

# Activation Functions

## 1.5 Softsign:

$$\bullet \quad f(x) = \frac{x}{|x| + 1}$$

$$\bullet \quad f'(x) = \left( \frac{x}{|x| + 1} \right)' = \frac{(x)'(|x| + 1) - x(|x| + 1)'}{(|x| + 1)^2} = \frac{1(|x| + 1) - x(\frac{x}{|x|})}{(|x| + 1)^2}$$

$$= \frac{|x| + 1 - (\frac{x^2}{|x|})}{(|x| + 1)^2} = \frac{|x|\frac{|x|}{|x|} + 1 - (\frac{x^2}{|x|})}{(|x| + 1)^2} = \frac{\frac{x^2}{|x|} + 1 - (\frac{x^2}{|x|})}{(|x| + 1)^2}$$

$$= \frac{1}{(|x| + 1)^2}$$

Possible intermediate steps

Possible derivation:

$$\frac{d}{dx}(|x|)$$

---

Rewrite  $|x|$  as  $\sqrt{x^2}$ :

$$= \frac{d}{dx}\left(\sqrt{x^2}\right)$$

---

Using the chain rule,  $\frac{d}{dx}\left(\sqrt{x^2}\right) = \frac{d\sqrt{u}}{du} \frac{du}{dx}$ , where  $u = x^2$  and  $\frac{d}{du}(\sqrt{u}) = \frac{1}{2\sqrt{u}}$ :

$$= \frac{\frac{d}{dx}(x^2)}{2\sqrt{x^2}}$$

---

Use the power rule,  $\frac{d}{dx}(x^n) = n x^{n-1}$ , where  $n = 2$ .

$$\frac{d}{dx}(x^2) = 2x:$$

$$= [2x] \frac{1}{2\sqrt{x^2}}$$

---

Simplify the expression:

$$= \frac{x}{\sqrt{x^2}}$$

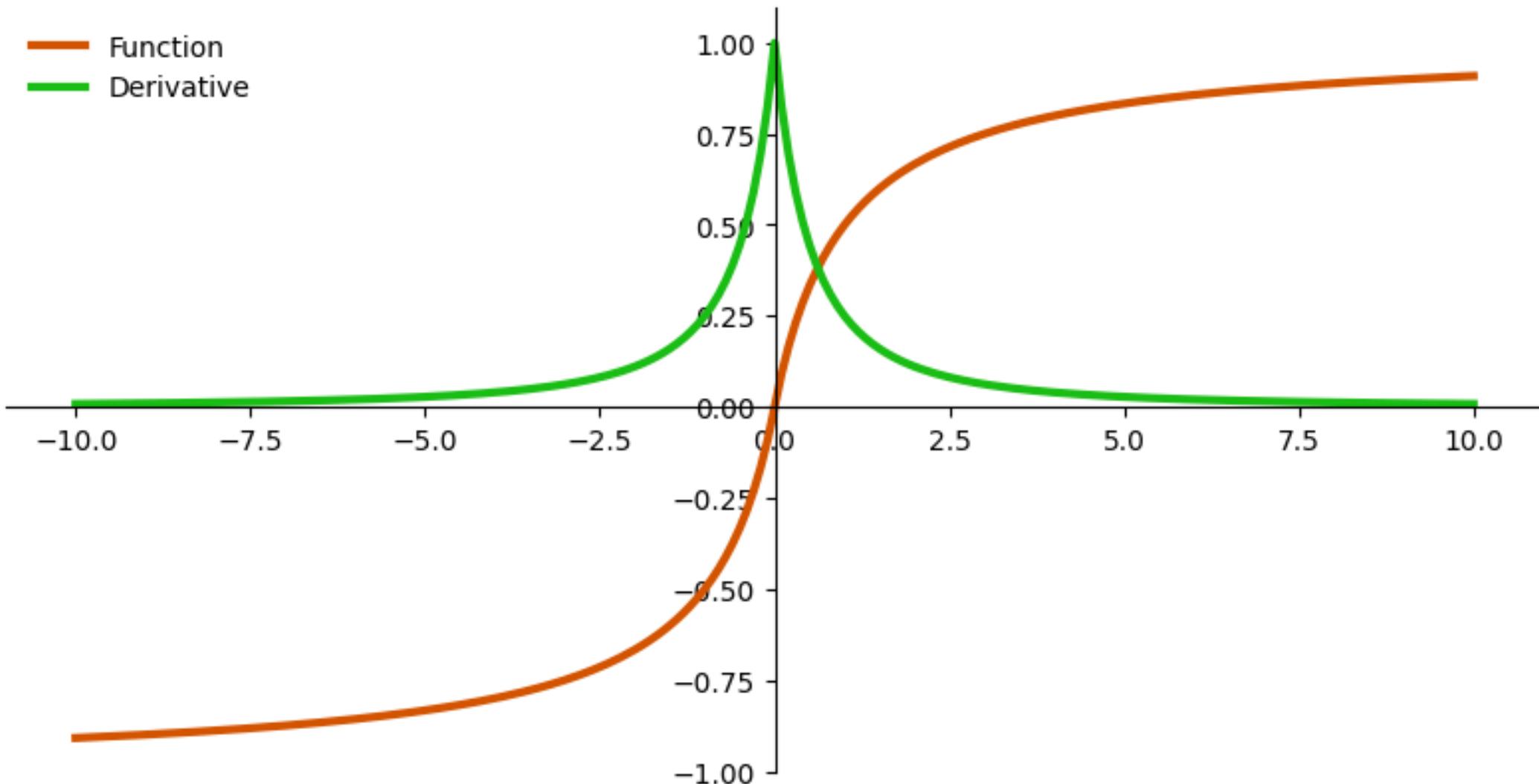
---

Rewrite  $\frac{1}{\sqrt{x^2}}$  as  $\frac{1}{|x|}$ :

**Answer:**

$$= \frac{x}{|x|}$$

## ❖ Softsign function



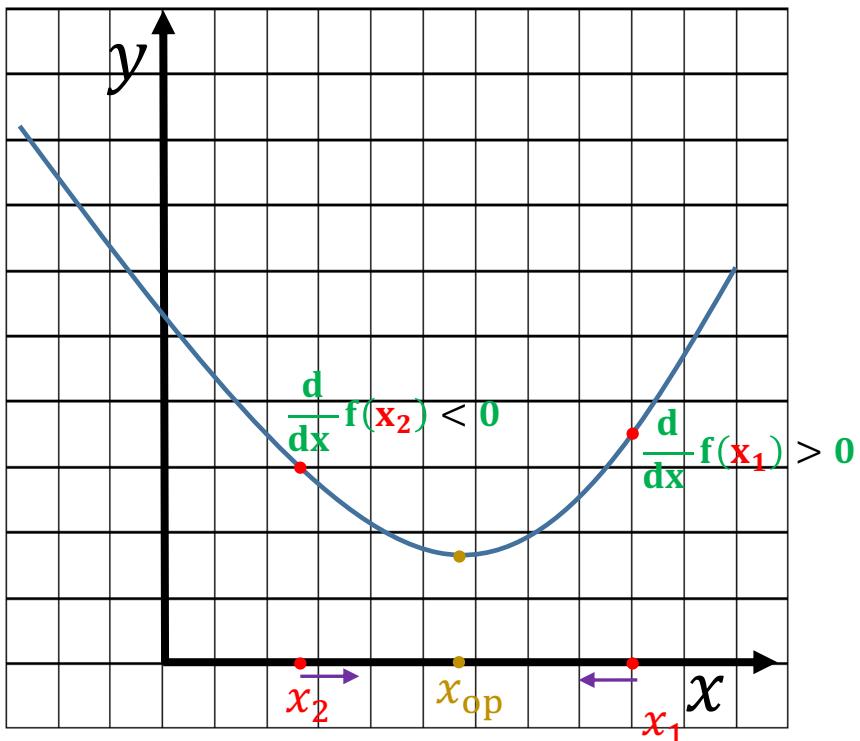
# Problem 2

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:** Nhận 4 input
  - **f:** function  $f(x)$
  - **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 trị đạo hàm tại  $x$  ( $dx$ ))
- **Output** giá trị xấp xỉ của  $x$  tại đó giá trị hàm  $f(x)$  (hàm được truyền vào từ input) là minimum
- **Các bạn 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

# Gradient-based Optimization

## Tìm giá trị min



Quan sát:  $x_{op}$  ở vị trí ngược hướng đạo hàm tại  $\mathbf{x}_1$  và  $\mathbf{x}_2$

Cách xử lý việc di chuyển ngược hướng đạo hàm cho  $\mathbf{x}_1$  và  $\mathbf{x}_2$  (để tìm  $x_{op}$ ) khác nhau hình thành các thuật toán tối ưu hóa khác nhau

Cách cập nhật giá trị x đơn giản

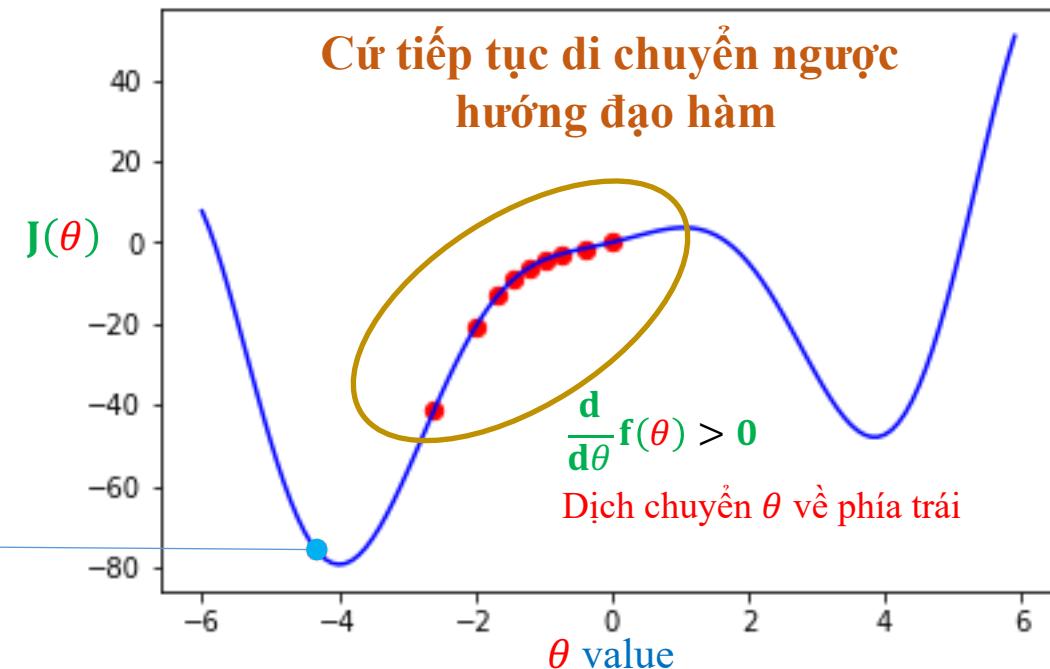
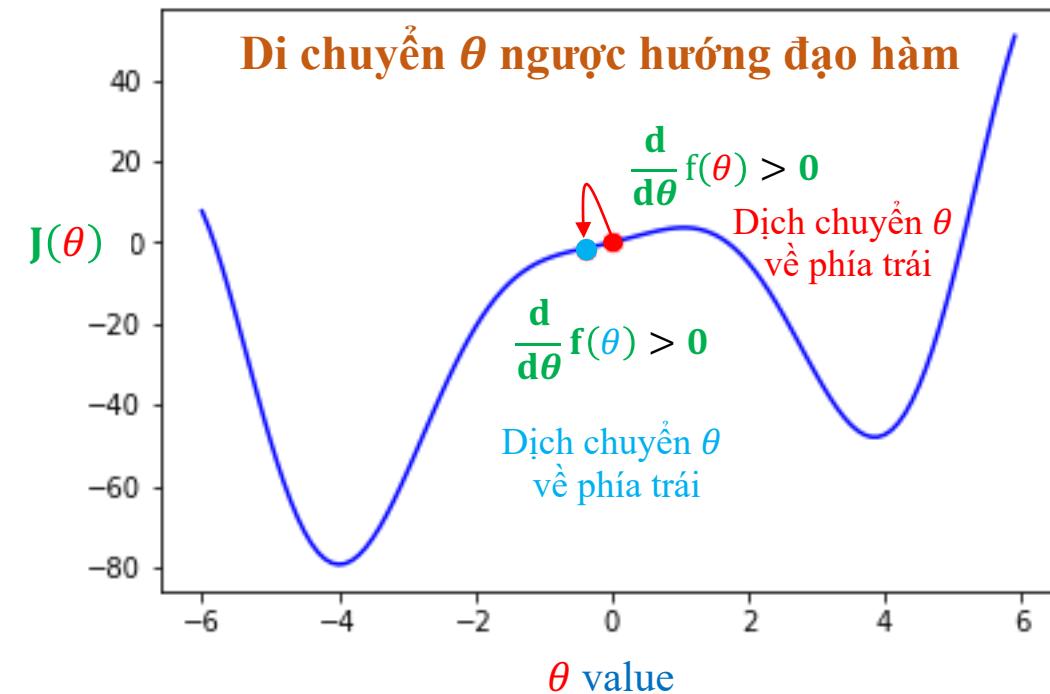
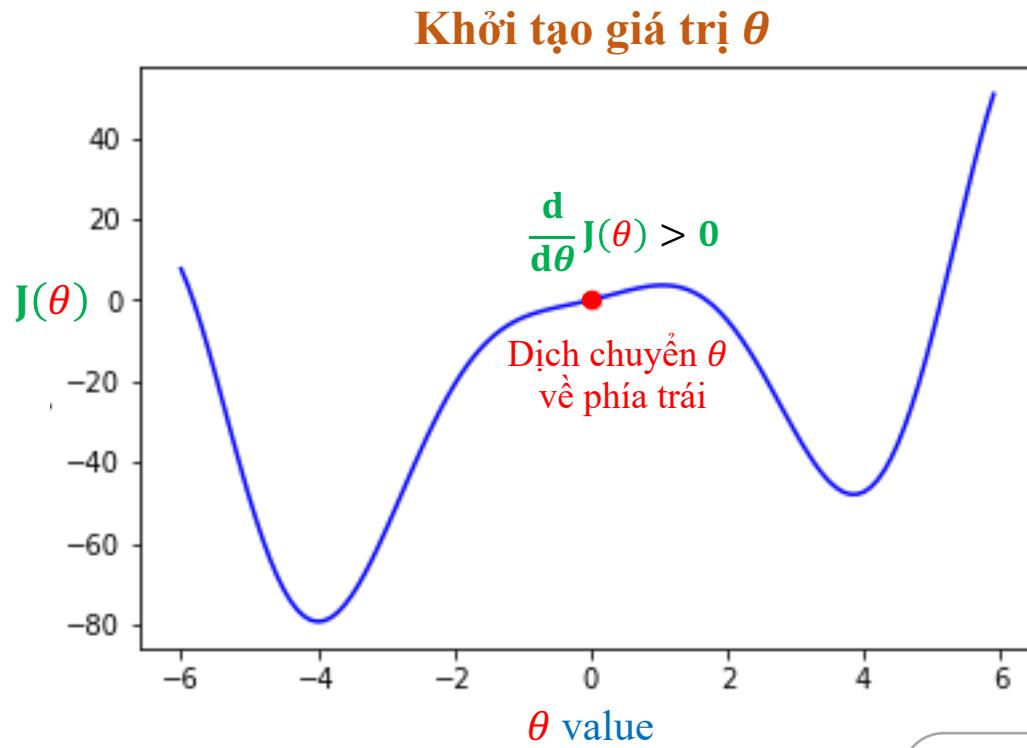
$$\mathbf{x} = \mathbf{x} - \eta \frac{d}{dx} f(\mathbf{x})$$

Đạo hàm tại  $\mathbf{x}$

Trọng số

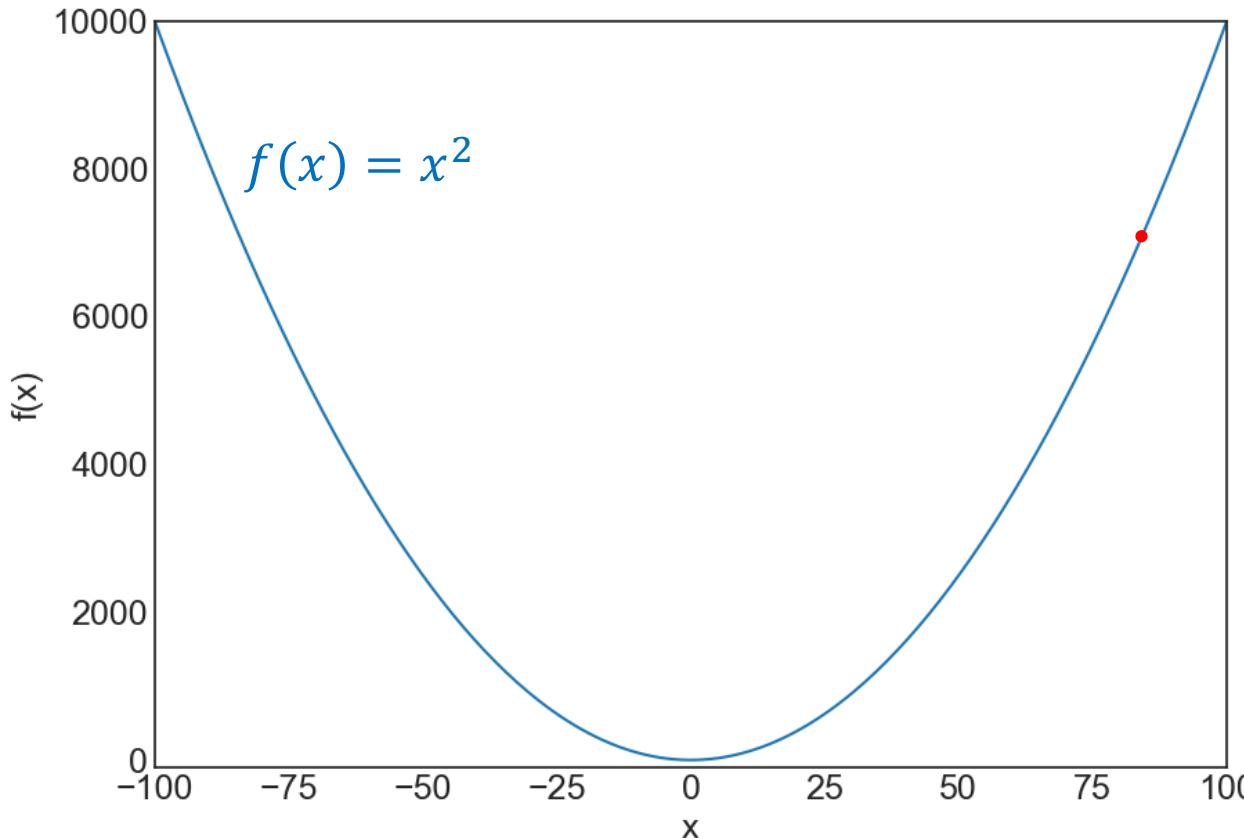
# Optimization

## ❖ A cue to optimize a function



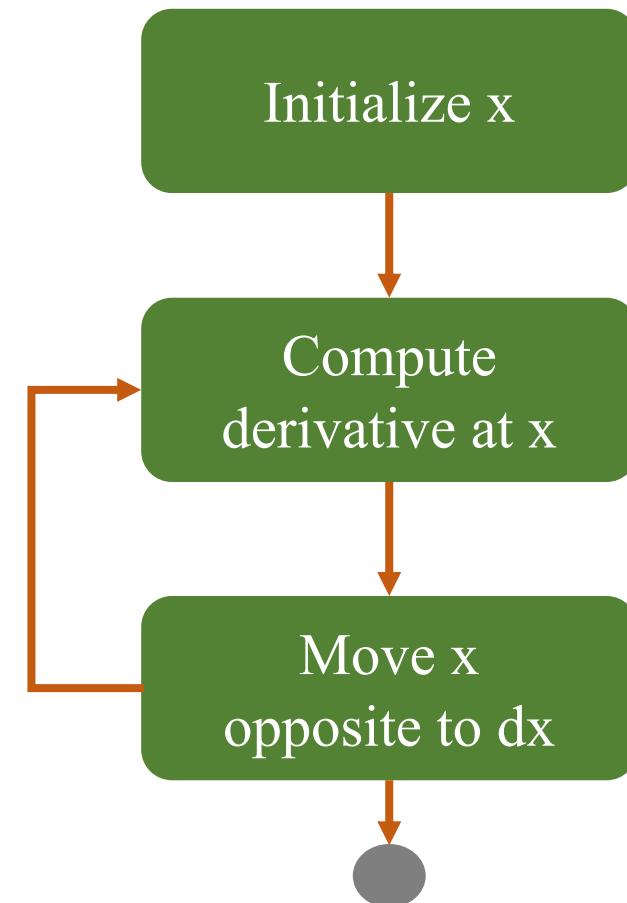
# Gradient-based Optimization

## ❖ Square function



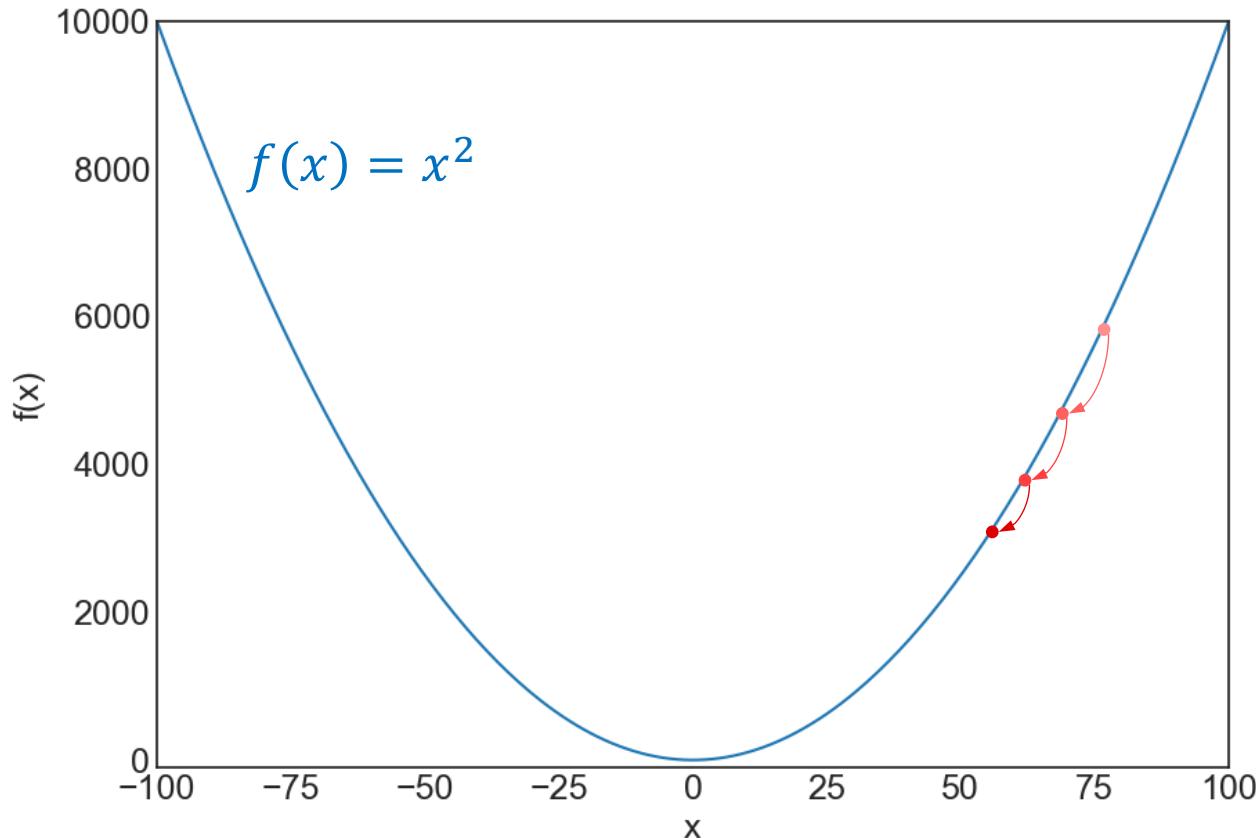
$$-100 \leq x \leq 100 \\ x \in \mathbb{N}$$

$$x_t = x_{t-1} - \eta f'(x_{t-1})$$



# Optimization

## ❖ Square function



$$x_t = x_{t-1} - \eta f'(x_{t-1})$$

$$x_0 = 70.0 \quad \eta = 0.1$$

$$f'(x_0) = 140.0$$

$$x_1 = x_0 - \eta f'(x_0) = 56.0$$

$$f'(x_1) = 112.0$$

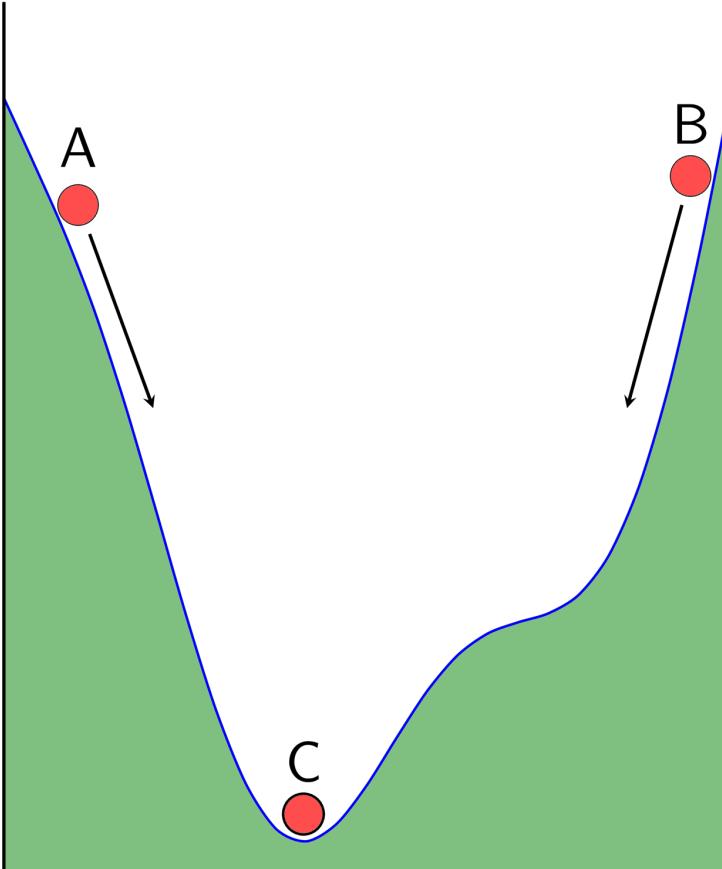
$$x_2 = x_1 - \eta f'(x_1) = 44.8$$

$$f'(x_2) = 89.6$$

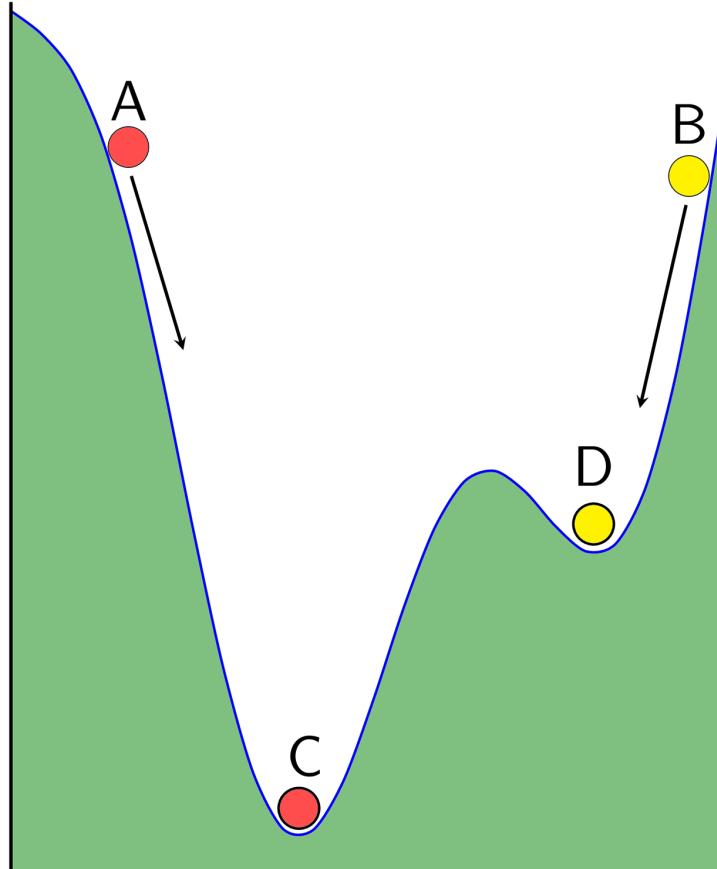
$$x_3 = x_2 - \eta f'(x_2) = 35.84$$

$$f'(x_3) = 71.68$$

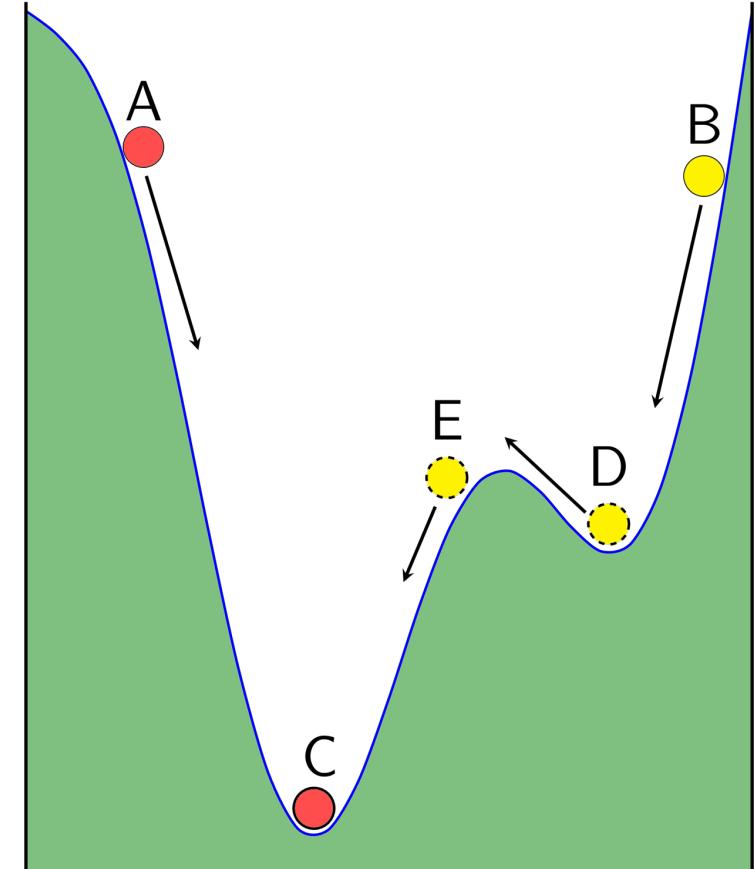
$$x_4 = x_3 - \eta f'(x_3) = 28.672$$



a) GD



b) GD

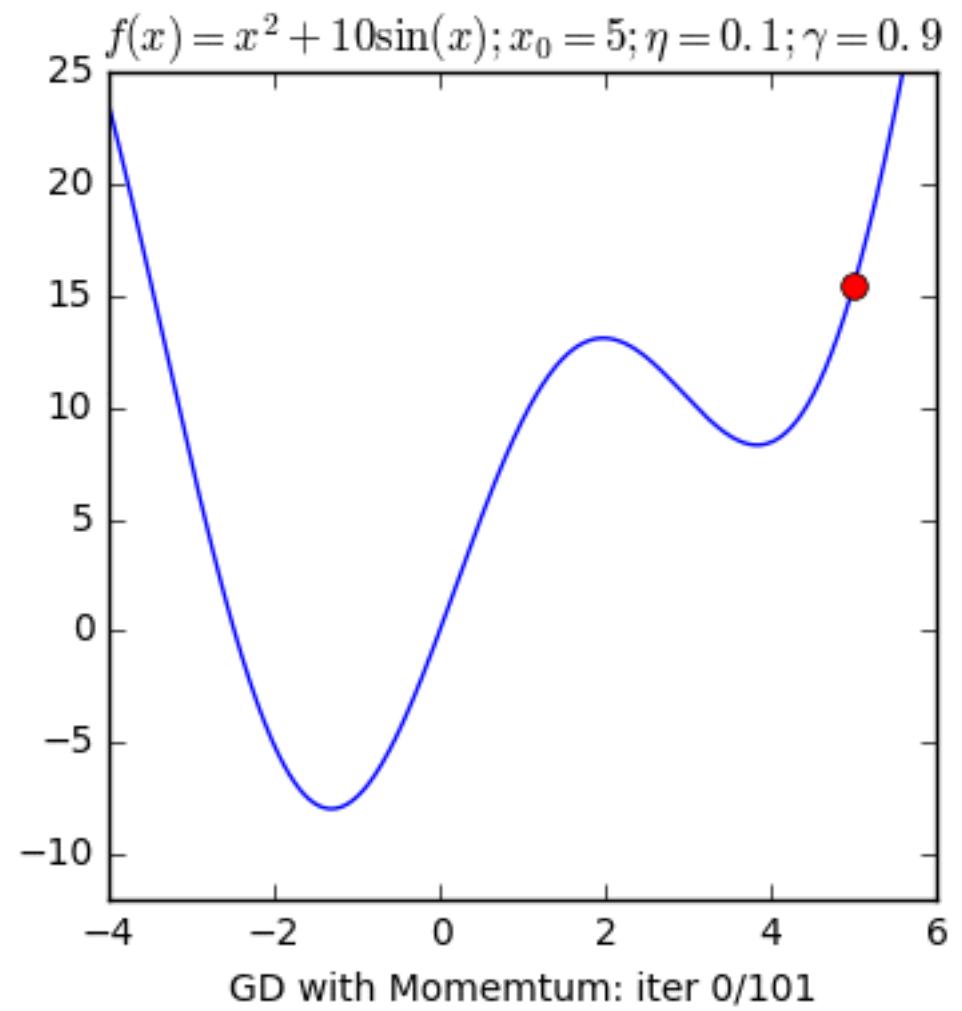
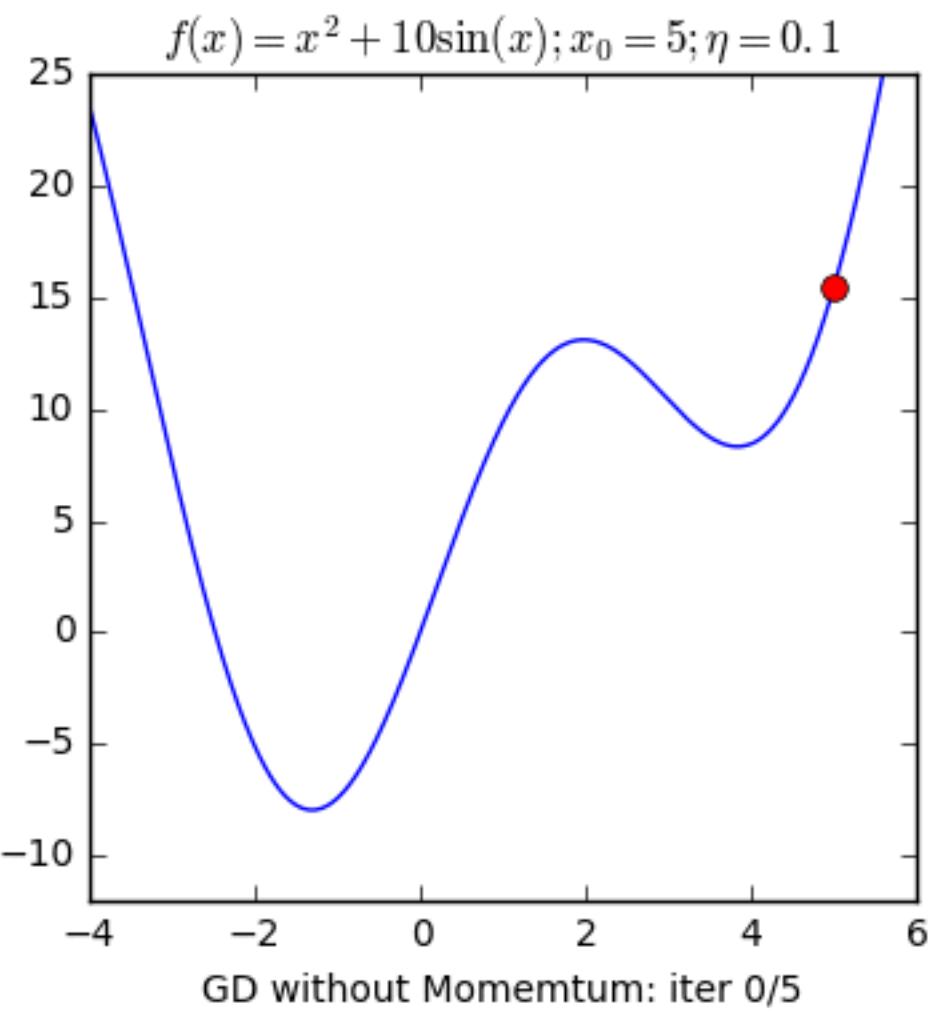


c) GD with momentum

$$x_t = x_{t-1} - \eta f'(x)$$



$$\begin{aligned}v_t &= \gamma v_{t-1} - \eta \frac{d}{dx} f(x) \\x_t &= x_{t-1} - v_t\end{aligned}$$



# Problem 3

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:

```
2 def computeXDerivative(image):
3     w = len(image[0])
4     h = len(image)
5     x_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]
6
7     # your code here *****
8
9     return x_derivative
```

- *computeYDerivative(image)):*

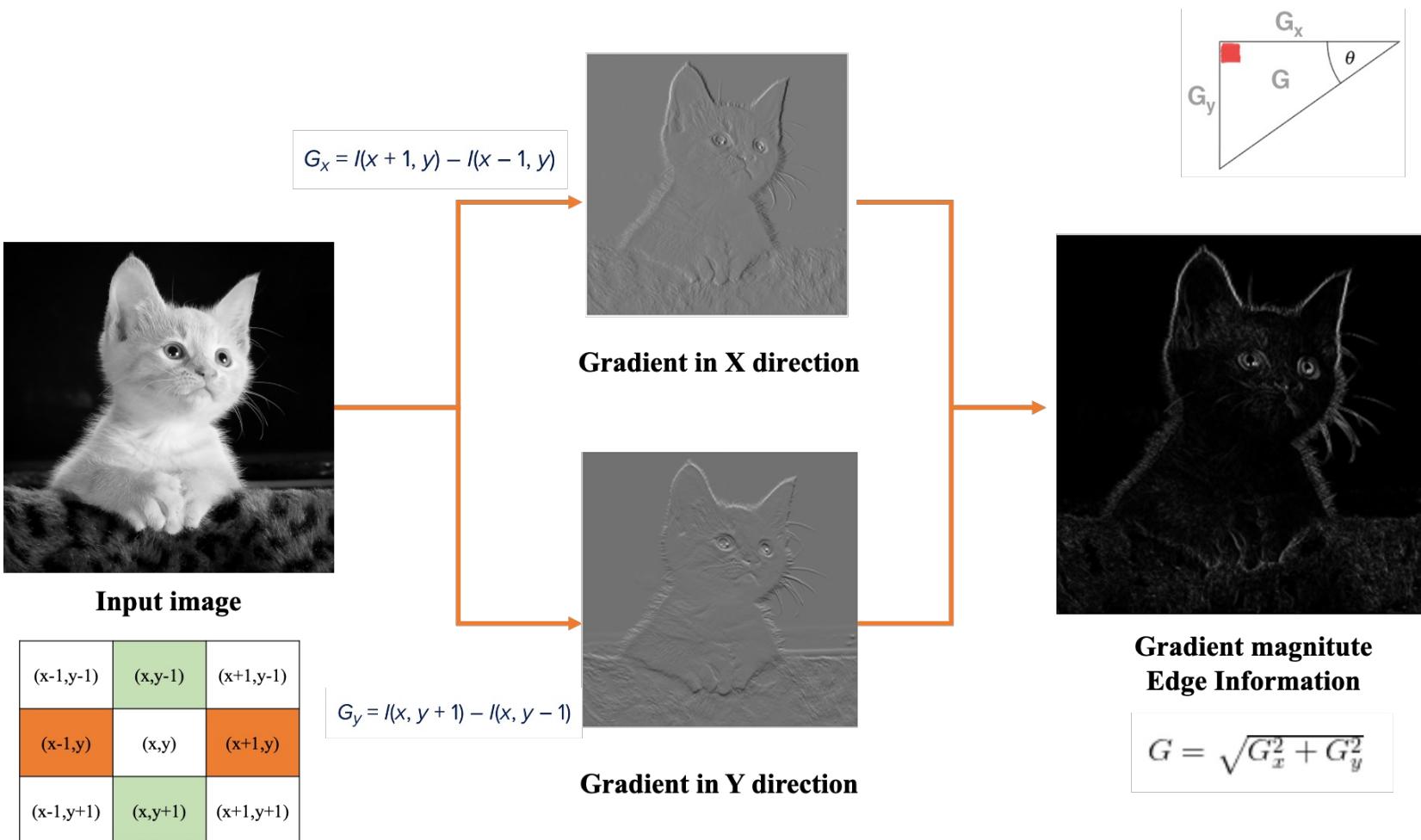
```
1 #Caculate gradient in Y-direction
2 def computeYDerivative(image):
3     w = len(image[0])
4     h = len(image)
5     y_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]
6
7     # your code here *****
8
9     return y_derivative
```

- *computeMagnitudeXY(image)):*

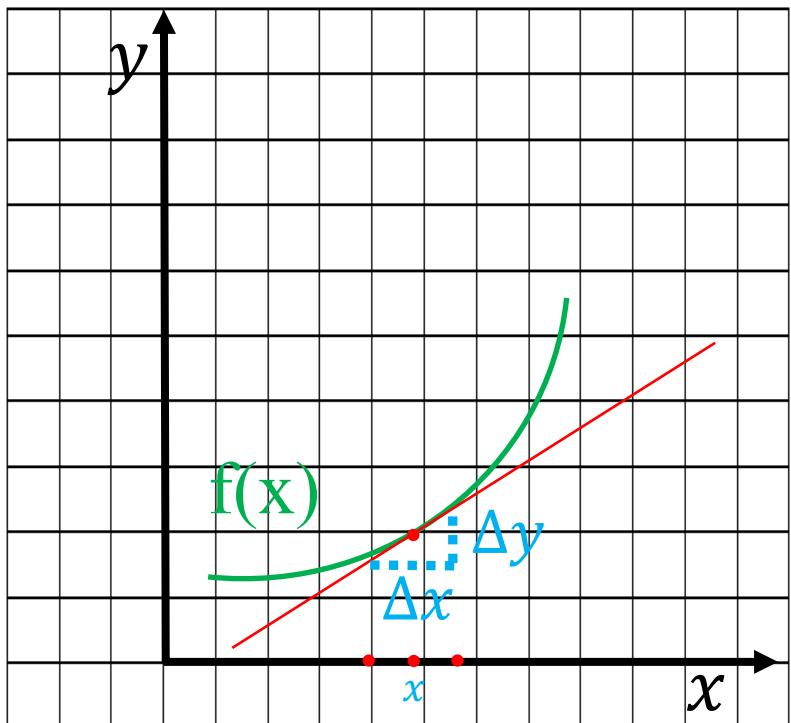
```
1 # Calculate the gradient magnitude
2 def computeMagnitudeXY(image):
3     w = len(image[0])
4     h = len(image)
5     gradient_magnitude = [[0]*w for _ in range(h)]
6
7     # your code here *****
8
9     return gradient_magnitude
```

# Problem 3

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:



# Áp dụng cho hàm rời rạc



Đạo hàm =  $\frac{\text{Thay đổi theo } y}{\text{Thay đổi theo } x} = \frac{\Delta y}{\Delta x}$

$$\frac{d}{dx} f(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f\left(x + \frac{\Delta x}{2}\right) - f\left(x - \frac{\Delta x}{2}\right)}{\Delta x}$$

$$f(x) = \begin{matrix} 32 & 30 & 45 & 36 & 160 & 156 & 155 & 170 \end{matrix} \quad x$$

$$\Delta x = 2$$

$$\frac{d}{dx} f(x) = \frac{f(x+1) - f(x-1)}{2} = \frac{156 - 36}{2} = 60$$



-1	0	1
----	---	---

x-derivative filter

# Derivative and Applications

Tính đạo hàm trung bình theo hướng x

$$\begin{array}{|c|} \hline 1 \\ \hline 2 \\ \hline 1 \\ \hline \end{array} * \begin{array}{|c|c|c|} \hline -1 & 0 & 1 \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline -1 & 0 & 1 \\ \hline -2 & 0 & 2 \\ \hline -1 & 0 & 1 \\ \hline \end{array}$$

weighted  
average

x-derivative

Sobel for x direction

Tính đạo hàm trung bình theo hướng y

$$\begin{array}{|c|} \hline 1 \\ \hline 0 \\ \hline -1 \\ \hline \end{array} * \begin{array}{|c|c|c|} \hline 1 & 2 & 1 \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline 1 & 2 & 1 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline -1 & -2 & -1 \\ \hline \end{array}$$

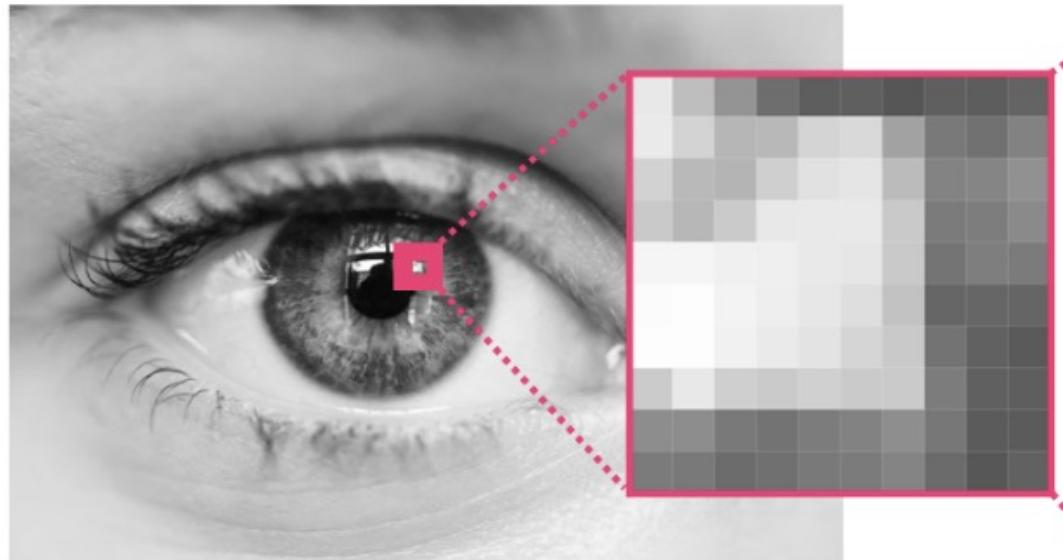
y-derivative

weighted  
average

Sobel for y direction

# Derivative and Applications

## ❖ Grayscale images



(Height, Width)

Pixel  $p$  = scalar

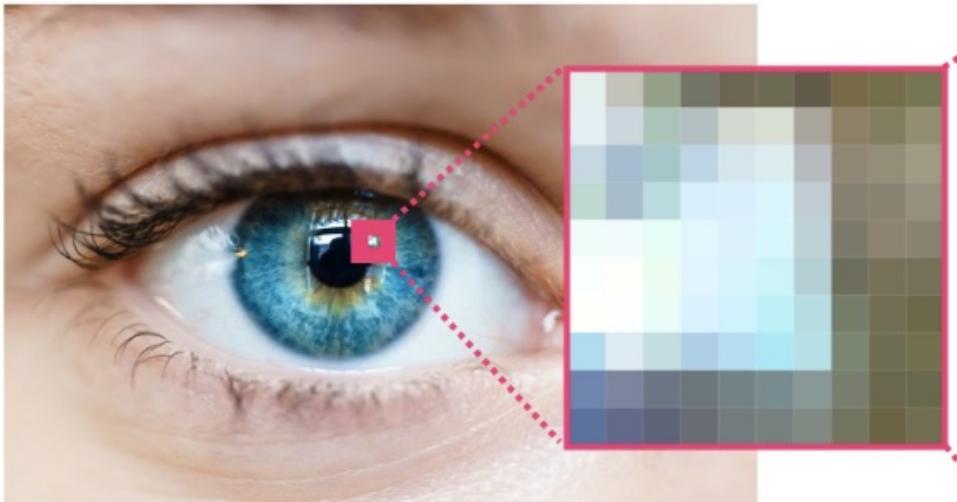
$0 \leq p \leq 255$

230	194	147	108	90	98	84	96	91	101
237	206	188	195	207	213	163	123	116	128
210	183	180	205	224	234	188	122	134	147
198	189	201	227	229	232	200	125	127	135
249	241	237	244	232	226	202	116	125	126
251	254	241	239	230	217	196	102	103	99
243	255	240	231	227	214	203	116	95	91
204	231	208	200	207	201	200	121	95	95
144	140	120	115	125	127	143	118	92	91
121	121	108	109	122	121	134	106	86	97

Resolution: #pixels  
Resolution = Height  $\times$  Width

# Derivative and Applications

## ❖ Color images



(Height, Width, channel)

RGB color image

$$\text{Pixel } p = \begin{bmatrix} r \\ g \\ b \end{bmatrix}$$

$$0 \leq r,g,b \leq 255$$

233	188	137	96	90	95	63	73	73	82	
237	202	159	120	105	110	88	107	112	121	109
226	191	147	110	101	112	98	123	110	119	142
221	191	176	182	203	214	169	144	133	145	131
185	160	161	184	205	223	186	137	147	161	122
181	174	189	207	206	215	194	136	142	151	115
246	237	237	231	208	206	192	122	143	144	87
254	254	241	224	199	192	181	99	122	117	133
239	248	232	207	187	182	184	110	114	110	74
193	215	193	167	158	164	181	114	112	111	74
113	119	110	111	113	123	135	120	108	106	113
93	97	91	103	107	111	122	112	104	114	82

Resolution: #pixels  
Resolution = Height  $\times$  Width

# Derivative and Applications

## ❖ Grayscale images

230	194	147	108	90	98	84	96	91	101
237	206	188	195	207	213	163	123	116	128
210	183	180	205	224	234	188	122	134	147
198	189	201	227	229	232	200	125	127	135
249	241	237	244	232	226	202	116	125	126
251	254	241	239	230	217	196	102	103	99
243	255	240	231	227	214	203	116	95	91
204	231	208	200	207	201	200	121	95	95
144	140	120	115	125	127	143	118	92	91
121	121	108	109	122	121	134	106	86	97

Input Image

$$f(a) = |a| = 211$$

$$a = -230 + 147 - 2 \times 237 + 2 \times 188 - 210 + 180 = -211$$

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

Sobel for x direction


$f(a)$

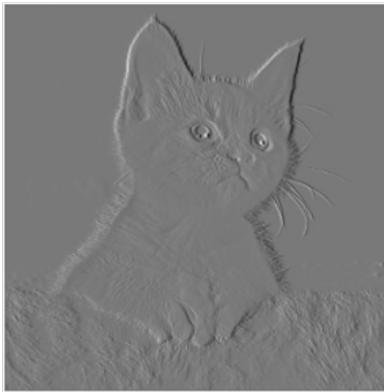
IMPLEMENT IMAGE GRADIENT WITH AND WITHOUT USING COVOLUTION



**Input image**

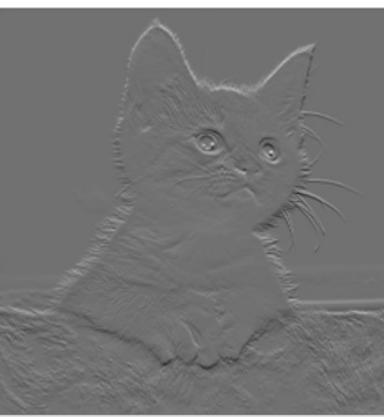
(x-1,y-1)	(x,y-1)	(x+1,y-1)
(x-1,y)	(x,y)	(x+1,y)
(x-1,y+1)	(x,y+1)	(x+1,y+1)

$$G_x = I(x + 1, y) - I(x - 1, y)$$

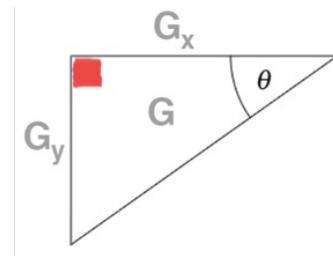


**Gradient in X direction**

$$G_y = I(x, y + 1) - I(x, y - 1)$$



**Gradient in Y direction**



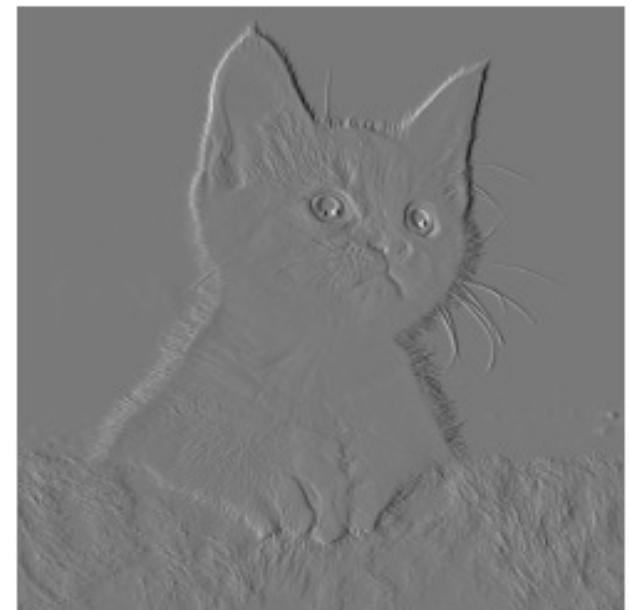
**Gradient magnitude  
Edge Information**

$$G = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$

```
#Calculate gradient in X-direction
def computeXDerivative(image):
    w = len(image[0])
    h = len(image)
    x_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]

    for i in range(1,h-1,1):
        for j in range(1,w-1,1):
            x_derivative[i][j] = image[i][j+1] - image[i][j-1]

    return x_derivative
```

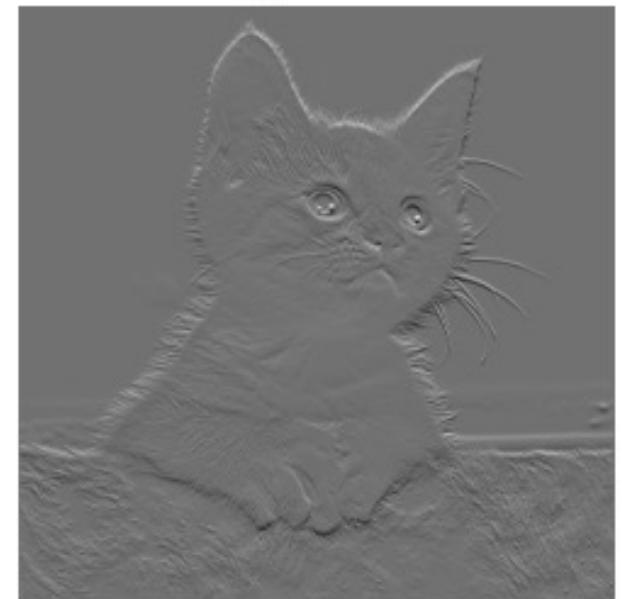




```
#Calculate gradient in Y-direction
def computeYDerivative(image):
    w = len(image[0])
    h = len(image)
    y_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]

    for i in range(1,h-1,1):
        for j in range(1,w-1,1):
            y_derivative[i][j] = image[i+1][j] - image[i-1][j]

    return y_derivative
```



```
[11] # Calculate the gradient magnitude
def computeMagnitude(image):
    x_d = computeXDerivative(image)
    y_d = computeYDerivative(image)

    w = len(image[0])
    h = len(image)

    gradient_magnitude = [[0]*w for _ in range(h)]

    for i in range(1,h-1,1):
        for j in range(1,w-1,1):
            gradient_magnitude[i][j] = math.sqrt((x_d[i][j])**2 + (y_d[i][j])**2)

    return gradient_magnitude
```



# Derivative and Convolution

## ❖ Grayscale images

230	194	147	108	90	98	84	96	91	101
237	206	188	195	207	213	163	123	116	128
210	183	180	205	224	234	188	122	134	147
198	189	201	227	229	232	200	125	127	135
249	241	237	244	232	226	202	116	125	126
251	254	241	239	230	217	196	102	103	99
243	255	240	231	227	214	203	116	95	91
204	231	208	200	207	201	200	121	95	95
144	140	120	115	125	127	143	118	92	91
121	121	108	109	122	121	134	106	86	97

Input Image

$$a = -230 + 147 - 2 \times 237 + 2 \times 188 - 210 + 180 = -211$$

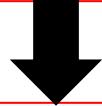
$$f(a) = |a| = 211$$

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

Sobel for x direction


$f(a)$

```
#Calculate gradient in X-direction
def computeGradientUsingConv(image, kernel):
    w = len(image[0])
    h = len(image)
    x_derivative = [[0]*w for _ in range(h)]
    k = 1
    for i in range(1,h-1,1):
        for j in range(1,w-1,1):
            image_region = (row[j-k: j+k+1] for row in cat_image_list[i-k: i+k+1])
            x_derivative[i][j] = sum( sum(j[0] * j[1] for j in zip(i[0], i[1])) for i in zip(kernel, image_region))
    return x_derivative
```



```
x_kernel = [[0, 0, 0], [-1, 0, 1], [0, 0, 0]]
x_gradient = computeGradientUsingConv(cat_image_list, x_kernel)

y_kernel = [[0, -1, 0], [0, 0, 0], [0, 1, 0]]
y_gradient = computeGradientUsingConv(cat_image_list, y_kernel)
```

