제1고지: 미분자동계산

STEP 8: 재귀에서 반복문으로

• 복잡한 계산 그래프를 다루는데, 재귀적 역전파 계산은 효율성이 떨어진다. ### 8.1 현재의 Variable 클래스

```
In [ ]:
        import numpy as np
        class Variable:
            def __init__(self, data: np.ndarray) -> None:
                self.data = data
                self.grad = None # gradient
                self.creator = None # creator
            def set_creator(self, func) -> None:
                self.creator = func
            def backward(self):
                0.00
                자동 역전파 (재귀)
                f = self.creator # 1. 함수를 가져온다
                if f is not None:
                    x = f.input # 2. 함수의 입력을 가져온다
                    x.grad = f.backward(self.grad) # 3. 역전파를 계산한다
                    x.backward() # 하나 앞 변수의 backward 메서드를 호출한다 (재귀)
                # NOTE : 만약 creator가 None 이면 역전파가 중단된다. creator가 없으므로 해당 v_c
```

8.2 반복문을 이용한 구현

```
In [ ]:
        import numpy as np
        class Variable:
            def __init__(self, data: np.ndarray) -> None:
                self.data = data
                self.grad = None # gradient
                self.creator = None # creator
            def set creator(self, func) -> None:
                self.creator = func
            def backward(self):
                자동 역전파 (반복)
                funcs = [self.creator]
                while funcs:
                    f = funcs.pop() # 1. 함수를 가져온다
                    x, y = f.input, f.output # 2. 함수의 입력 / 출력을 가져온다
                    x.grad = f.backward(y.grad) # 3. 역전파를 계산한다
                    if x.creator is not None:
                        funcs.append(x.creator) # 하나 앞의 함수를 리스트에 추가한다.
```

```
In []:
         import torch
         import numpy as np
         import torch.nn as nn
        class Variable:
            def __init__(self, data: np.ndarray) -> None:
                self.data = data
                self.grad = None # gradient
                self.creator = None # creator
            def set creator(self, func) -> None:
                self.creator = func
            def backward(self):
                자동 역전파 (반복)
                funcs = [self.creator]
                while funcs:
                    f = funcs.pop() # 1. 함수를 가져온다
                    x, y = f.input, f.output # 2. \dot{p} 입력 / \dot{p} 집력 / \dot{p} 기저온다
                    x.grad = f.backward(y.grad) # 3. 역전파를 계산한다
                    if x.creator is not None:
                        funcs.append(x.creator) # 하나 앞의 함수를 리스트에 추가한다.
        class Function:
            Function Base Class
            def __call__(self, input: Variable) -> Variable:
                x = input.data
                y = self.forward(x)
                self.input = input # 역전파 계산을 위해 입력변수 보관
                output = Variable(y)
                output.set_creator(self) # 출력 변수에 creator 설정 ( 연결을 동적으로 만드는
                self.output = output # 출력도 저장
                return output
            def forward(self, x: np.ndarray) -> np.ndarray:
                구체적인 함수 계산 담당
                raise NotImplementedError()
            def backward(self, gy: np.ndarray) -> np.ndarray:
                역전파
                raise NotImplementedError()
        class Square(Function):
            y=x^2
            def forward(self, x: np.ndarray) -> np.ndarray:
```

```
return x**2
    def backward(self, gy: np.ndarray) -> np.ndarray:
        x = self.input.data
        gx = 2 * x * gy
        return gx
class Exp(Function):
    y=e ^ x
    def forward(self, x: np.ndarray) -> np.ndarray:
        return np.exp(x)
    def backward(self, gy: np.ndarray) -> np.ndarray:
        x = self.input.data
        gx = np.exp(x) * gy
        return gx
class Sigmoid(Function):
    y = 1 / (1 + e^{(-x)})
    def forward(self, x: np.ndarray) -> np.ndarray:
        return 1 / (1 + np.exp(-x))
    def backward(self, gy: np.ndarray) -> np.ndarray:
        d/dx = sigmoid(x) = sigmoid(x)(1-sigmoid(x))
        x = self.input.data
        sigmoid = lambda x: 1 / (1 + np.exp(-x))
        return gy * sigmoid(x) * (1 - sigmoid(x))
class Tanh(Function):
    y= (e^x - e^{-x}) / (e^x + e^{-x})
    def forward(self, x: np.ndarray) -> np.ndarray:
        return (np.exp(x) - np.exp(-x)) / (np.exp(x) + np.exp(-x))
    def backward(self, gy: np.ndarray) -> np.ndarray:
        d/dx \tanh(x) = 1-\tanh(x)^2
        x = self.input.data
        tanh = lambda x: (np.exp(x) - np.exp(-x)) / (np.exp(x) + np.exp(-x)
        return gy * (1 - tanh(x) ** 2)
x = Variable(np.array(0.5))
A = Square()
B = Exp()
C = Square()
a = A(x)
b = B(a)
y = C(b)
```

```
## 자동 역전파

y.grad = np.array(1.0)

y.backward()

print(f"자동 역전파 : {x.grad}")
```

자동 역전파 : 3.297442541400256

```
In [ ]:
         # Dezero ~ Pytorch
         ## Dezero
         x = Variable(np.array(1.0))
         A = Tanh()
         B = Sigmoid()
         a = A(x)
         b = B(a)
         b.grad = np.array(1.0)
         b.backward()
         print(f"Dezero : {x.grad}")
         ## Pytorch
         x = torch.tensor([1.0], requires_grad=True)
         A = nn.Tanh()
         B = nn.Sigmoid()
         a = A(x)
         b = B(a)
         b.backward()
         print(f"PyTorch : {x.grad}")
```

Dezero : 0.09112821805819912
PyTorch : tensor([0.0911])