합성함수의 미분법 요약 (연쇄법칙:chain rule)

: 머신러닝을 위한 수학

김종혜

시작하면서...

cost function, 경사하강법, backward를 이해하려면 편미분, 체인룰에 대한 선이해가 필요합니다.

오래간만에 미분을 보시는 분들을 위해 간단히 정리를 해볼까 합니다.

합성함수

- 두 개 이상의 함수를 하나의 함수로 결합하여 만들어진 함수
- 어떤 함수 속에 또 다른 함수가 들어있고, 그 또 다른 함수 속에 다른 함수가 들어있는 함수
- $f(g(x)) = (f \circ g)(x)$
 - 함수 y = f(u) 의 u가 g(x)라면, y = f(g(x)) 로 중첩해 표현할 수 있음
- 함수 f(u)와 g(x)의 합성함수

(예)
$$z=(2-y)^2 \vdash u=2-y$$
 함수와 $z=u^2$ 의 합성함수임
$$y \longrightarrow u \longrightarrow z$$

$$(u=2-y) \quad (z=u^2)$$

합성함수의 미분법(연쇄법칙)

- 합성함수의 미분은 합성함수를 구성하는 각 함수의 미분으로 곱으로 나타냄

(1) 일변수 함수 x = g(t)의 변수일 때 w = f(x)의 t에 대한 변화

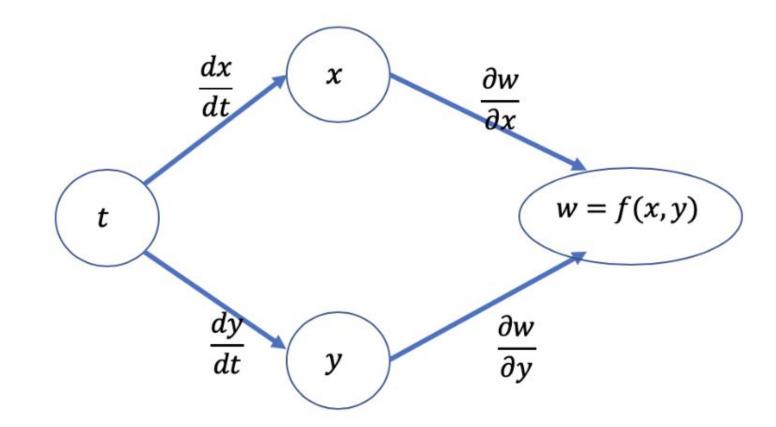
$$\frac{dw}{dt} = \frac{dw}{dx} \frac{dx}{dt}$$

$$\frac{dx}{dt} \quad \frac{dw}{dx}$$

t : 독립변수, *x* : 중간변수, *w* : 종속변수

(2) y = f(t), x = g(t) 일 때, w = f(x, y)의 t에 대한 변화

$$\frac{dw}{dt} = \frac{\partial w}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial w}{\partial y} \frac{dy}{dt}$$



(3) $z = f_1(t), y = f_2(t), x = f_3(t)$ 일 때, w = f(x, y, z)의 t에 대한 변화

$$\frac{dw}{dt} = \frac{\partial w}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial w}{\partial y} \frac{dy}{dt} + \frac{\partial w}{\partial z} \frac{dz}{dt}$$

