행렬곱의 Backpropagation

조희철

2020년 12월 10일

 $m \times n$ 행렬 $X, n \times k$ 행렬 W 와 함수 $f: \mathbb{R}^{mk} \to \mathbb{R}$ 에 대하여, X, W의 각 원소에 대한 미분을 구해보자.

$$X \longrightarrow Y = XW \longmapsto^f f(Y) = f(XW) \in \mathbb{R}$$

$$W \longrightarrow^f F(Y) = F(XW) =$$

행렬 Y는 함수 f를 거쳐 죄종적으로 loss(cost) 값인 scalar가 된다.

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & \cdots & x_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1} & \cdots & x_{mn} \end{pmatrix}, W = \begin{pmatrix} w_{11} & \cdots & w_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ w_{n1} & \cdots & w_{nk} \end{pmatrix}, Y = XW = \begin{pmatrix} y_{11} & \cdots & y_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ y_{m1} & \cdots & y_{mk} \end{pmatrix}.$$

 $\frac{\partial f}{\partial V}(\text{Jacobian})$ 를 다음과 같이 정의하면(또는 주어졌다고 하면),

$$\frac{\partial f}{\partial Y} := \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial y_{1k}} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial y_{m1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial y_{mk}} \end{pmatrix} \leftarrow m \times k$$

X, W의 각 원소별 미분(Jacobian)은 다음과 같다.

$$\begin{pmatrix}
\frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}}
\end{pmatrix} = \underbrace{\frac{\partial f}{\partial Y} W^T}_{(m \times k)(k \times n)} \leftarrow m \times n \tag{1}$$

$$\begin{pmatrix}
\frac{\partial f}{\partial w_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial w_{1k}} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\frac{\partial f}{\partial x_{mn}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}}
\end{pmatrix} = \underbrace{X^T \frac{\partial f}{\partial Y}}_{(m \times k)(m \times k)} \leftarrow n \times k \tag{2}$$

$$\begin{pmatrix}
\frac{\partial f}{\partial w_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial w_{1k}} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\frac{\partial f}{\partial w_{n1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial w_{nk}}
\end{pmatrix} = \underbrace{X^T \frac{\partial f}{\partial Y}}_{(n \times m)(m \times k)} \leftarrow n \times k \tag{2}$$

증명을 하기에 앞서 문제를 다시 한번 정리해 보자. X, W 가 주어져 있고, $Y = XW, f(Y) \in \mathbb{R}$ 로 정의된다고 하자. 이 때 f 를 Y의 각 원소별로 미분한 Jacobian $\frac{\partial f}{\partial Y}$ 가 주어진다고 하면, f 를 X,W의 각 원소로 미분한 Jacobian은 각각 식(1), (2) 가 된다는 것이다.

식(1), (2) 중에 하나만 증명하면, 나머지 하나는 대칭성에 의해 증명된다. 그래서 우리는 식(1) 만 증명하고자 한다. 식(1)을 3단계로 나누어서 증명해보자.

• *X*, *W* 가 각각 1 × *n*, *n* × 1 인 경우:

$$XW = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} = x_1 w_1 + x_2 w_2 + \cdots + x_n w_n = y = Y$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial x_i} = \frac{\partial f}{\partial y} w_i
\frac{\partial f}{\partial X} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix}
= \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y} w_1 & \frac{\partial f}{\partial y} w_2 & \cdots & \frac{\partial f}{\partial y} w_n \end{pmatrix}
= \frac{\partial f}{\partial y} \begin{pmatrix} w_1 & w_2 & \cdots & w_n \end{pmatrix}
= \frac{\partial f}{\partial y} \begin{pmatrix} w_1 & w_2 & \cdots & w_n \end{pmatrix}
= \frac{\partial f}{\partial y} W^T & \leftarrow 1 \times n$$
(3)

• *X*, *W* 가 각각 1 × *n*, *n* × *k* 인 경우:

$$XW = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w_{11} & \cdots & w_{1k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ w_{n1} & \cdots & w_{nk} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} W_1 & W_2 & W_k \end{pmatrix} \qquad \leftarrow W_i 는 W$$
의 열벡터
$$= \begin{pmatrix} y_1 & y_2 & \cdots & y_k \end{pmatrix} = Y$$

먼저, chain rule에 의해,

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \frac{\partial f}{\partial y_1} \frac{\partial y_1}{\partial x_i} + \frac{\partial f}{\partial y_2} \frac{\partial y_2}{\partial x_i} + \dots + \frac{\partial f}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial x_i} \quad \text{by chain rule}$$
가되고, $\frac{\partial f}{\partial X} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix}$, $\frac{\partial y_i}{\partial X} = \begin{pmatrix} \frac{\partial y_i}{\partial x_1} & \frac{\partial y_i}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_i}{\partial x_n} \end{pmatrix}$ 이므로,
$$\frac{\partial f}{\partial X} = \frac{\partial f}{\partial y_1} \frac{\partial y_1}{\partial X} + \frac{\partial f}{\partial y_2} \frac{\partial y_2}{\partial X} + \dots + \frac{\partial f}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial X} \quad \text{by chain rule}$$

$$= \frac{\partial f}{\partial y_1} W_1^T + \frac{\partial f}{\partial y_2} W_2^T + \dots + \frac{\partial f}{\partial y_k} W_k^T \quad \text{by (3)}$$

$$= \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y_1} & \frac{\partial f}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f}{\partial y_k} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} W_1^T \\ \vdots \\ W_k^T \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y_1} & \frac{\partial f}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f}{\partial y_k} \end{pmatrix} W^T$$

$$= \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y_1} & \frac{\partial f}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial f}{\partial y_k} \end{pmatrix} W^T$$

$$= \frac{\partial f}{\partial Y} W^T & \leftarrow 1 \times n$$

• X,W 가 각각 $m \times n, n \times k$ 인 경우: X의 각 행을 서로 독립적이다. 그렇기 때문에, X의 각 행은 Y의 각 행에 대응된다. 따라서 행으로의 확장은 $X, \frac{\partial f}{\partial Y}$ 를 행으로 확장하면 된다.

$$\frac{\partial f}{\partial X} = \underbrace{\frac{\partial f}{\partial Y} W^T}_{(m \times k)(k \times n)} \leftarrow m \times n$$