



심화 학습

심화 학습 1 오차 역전파의 계산법

1 출력층의 오차 업데이트

2 오차 공식

3 체인 룰

4 체인 룰 계산하기

5 가중치 수정하기

6 은닉층의 오차 수정하기

7 은닉층의 오차 계산법

8 델타식

오차 역전파의 계산법

- 오차 역전파의 계산법

- 케라스, 텐서플로 같은 딥러닝 라이브러리를 적극적으로 활용하면 연구 및 산업 현장에서 만나는 대부분 프로젝트를 해낼 수 있음
- 더 나은 결과를 얻고 싶거나 딥러닝 알고리즘 자체를 공부한다면 신경망의 핵심인 오차 역전파의 계산법을 완전히 이해하고 이를 통해 신경망을 더욱 깊이 통찰할 수 있어야 함
- '심화 학습 1'에서는 오차 역전파의 개념을 설명하고 그 계산 과정을 살펴보자



1 출력층의 오차 업데이트

1 출력층의 오차 업데이트

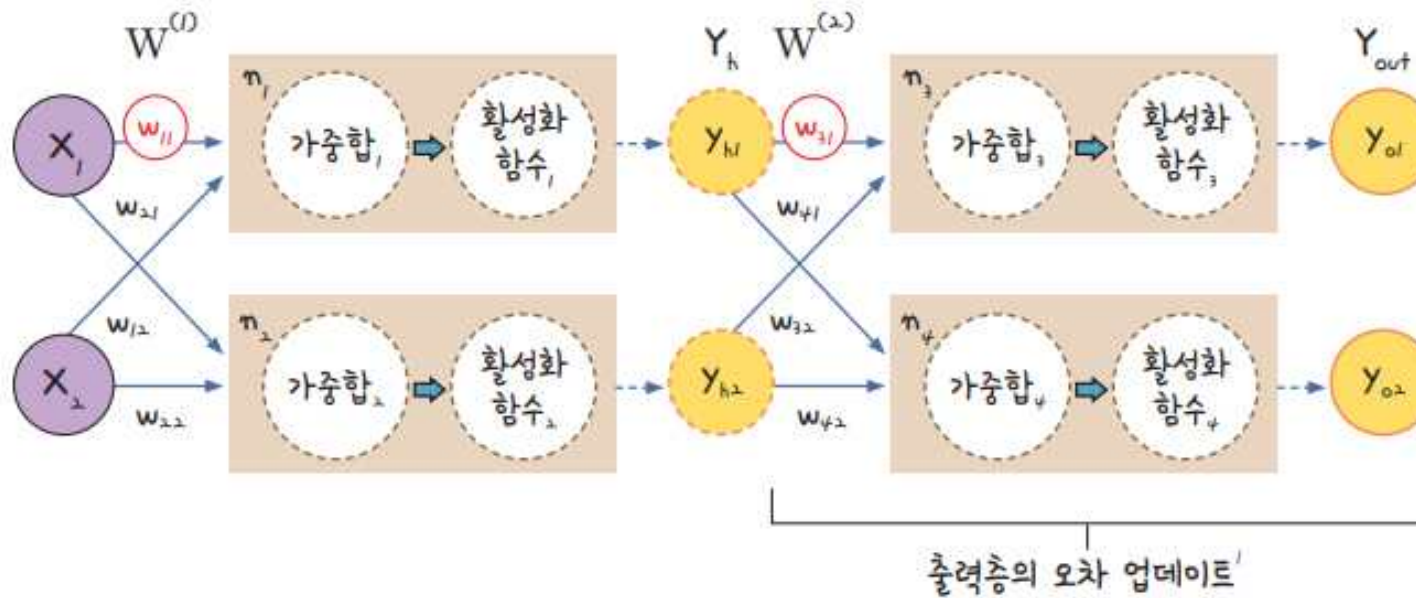
- 출력층의 오차 업데이트

- 이제 실제로 오차 역전파를 실행해 보자
- 이해를 돕고자 노드 하나 안에서 일어나는 일을 좀 더 세분화해서 표시
- 각 노드 내부에서는 입력 값을 이용해 가중합을 만드는 단계와 이 가중합을 활성화 함수를 적용해 출력하는 단계로 구분
- 이 두 단계를 각 노드 내부에 표시하고 각 가중치(w) 값과 은닉층의 출력 값(Y_h)을 포함해 표현하면 다음 그림과 같음



1 출력층의 오차 업데이트

▼ 그림 1 | 출력층의 오차 업데이트





1 출력층의 오차 업데이트

● 출력층의 오차 업데이트

- 오차 역전파는 Y_{out} 값에서 거꾸로 거슬러 올라가며 가중치 $W^{(2)}$ 와 가중치 $W^{(1)}$ 이 더는 업데이트되지 않을 때까지 반복해 계산하는 것
- 먼저 $W^{(2)}$ 의 값 중 하나인 w_{31} 을 업데이트하는 과정을 알아보자
- 오차 역전파의 공식을 이용해 w_{31} 을 업데이트하려면 다음 공식으로 계산

$$w_{31}(t+1) = w_{31}t - \frac{\partial \text{오차} Y_{out}}{\partial w_{31}}$$



1 출력층의 오차 업데이트

● 출력층의 오차 업데이트

- 여기서 t 는 한 단계 앞, $t + 1$ 은 현재 단계의 계산을 의미
- $w_{31}t$ 는 한 단계 앞에서 이미 계산된 값을 의미하므로 여기서는 구할 필요가 없음
- 우리가 실제로 구해야 하는 값은 $\frac{\partial \text{오차 } Y_{\text{out}}}{\partial w_{31}}$
- 이는 오차 Y_{out} 을 구하고 이를 w_{31} 에 대해 편미분하라는 의미
- 먼저 오차 Y_{out} 을 구해 보자



2 오차 공식



2 오차 공식

● 오차 공식

- 오차 y_{out} 안에는 두 개(y_{o1} , y_{o2})의 출력 값이 있음
- 즉, 오차 $y_{out} = \text{오차 } y_{o1} + \text{오차 } y_{o2}$
- 여기서 오차 y_{o1} 과 오차 y_{o2} 는 각각 앞서 배운 평균 제곱 오차를 이용해 구함
- y_{o1} , y_{o2} 의 실제 값을 y_{t1} , y_{t2} 라고 할 때, 다음과 같이 계산

$$\text{오차 } y_{o1} = \frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2$$

$$\text{오차 } y_{o2} = \frac{1}{2}(y_{t2} - y_{o2})^2$$

2 오차 공식

● 오차 공식

- 여기서 y_{t1} , y_{t2} 에 해당하는 '실제 값'이란 무엇일까?
- 바로 데이터에서 얻어 낸 y_{o1} 과 y_{o2} 자리의 실제 값, 즉 도출해야 하는 정답 값을 의미
- 이는 계산해서 나오는 것이 아니라, 주어진 데이터를 통해 알 수 있는 상수
- 결국 우리가 해야 할 일은 계산해서 나오는 '출력 값'이 실제 세상을 통해 알아낸 '실제 값'과 같아지도록 가중치를 조절해 주는 것
- 실제 값은 우리의 목표(target)이므로 y_{target} , y_{t1} , y_{t2} 라고 표현한 것
- y_{t1} , y_{t2} 에서의 t는 target, 즉 우리가 구해야 할 목표를 의미



2 오차 공식

- 오차 공식

- 이제 오차 Y_{out} 은 다음과 같이 구할 수 있음

$$\text{오차 } Y_{\text{out}} = \frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2 + \frac{1}{2}(y_{t2} - y_{o2})^2$$



3 체인 룰



3 체인 룰

● 체인 룰

- 이제 이 값을 w_{31} 에 대해 편미분해 보자
- $\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{31}}$ 의 계산은 합성 함수 미분 공식을 따름
- 즉, 체인 룰(chain rule)에 의해 다음과 같이 계산할 수 있음

$$\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{31}} = \frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial y_{o1}} \cdot \frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3} \cdot \frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial w_{31}}$$



3 체인 룰

● 체인 룰

- 체인 룰은 연쇄 법칙이라고도 하며, '합성 함수'를 미분할 때의 계산 공식
- 여기서 합성 함수란 함수 안에 또 다른 함수가 들어 있는 것을 의미
- $f(x)$ 함수에 들어 있는 x 값이 또 다른 함수 $g(x)$ 의 결과일 때를 의미
- 예를 들어 우리는 지금 오차 y_{out} 을 미분하려고 함
- 오차 y_{out} 은 또 다른 식의 오차 y_{o1} + 오차 y_{o2} 의 결과
- 합성 함수가 됨
- 이는 합성 함수의 미분이 되는 것



3 체인 룰

● 체인 룰

- 합성 함수는 $f(g(x))$ 처럼 표시
- 이를 미분하면 안에 있는 $g(x)$ 를 x 로 대체해 계산한 값과 $g(x)$ 를 미분한 값을 서로 곱해 주면 됨
- 식으로 표현하면 다음과 같음

$$[f(g(x))]' = f'(g(x))g'(x)$$

- 이는 다음과 같이 표현할 수도 있음

$$\frac{df}{dx} = \frac{df}{dg} \cdot \frac{dg}{dx}$$



3 체인 룰

● 체인 룰

- 여기서 체인 룰, 즉 연쇄 법칙이라고 하는 이유가 나옴
- 앞의 식에서 dg라고 하는 항이 분모와 분자로 고리처럼 연속적으로 이어져 나오기 때문임
- 우리가 구하려는 합성 함수처럼 만일 합성 함수식이 세 개라면, 즉 $f(g(h(x)))$ '일 때 이를 미분하면 다음과 같음

$$\frac{df}{dx} = \frac{df}{dg} \cdot \frac{dg}{dh} \cdot \frac{dh}{dx}$$



4 체인 룰 계산하기



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- 이제 체인 룰을 사용해서 주어진 식이 의미하는 것을 하나씩 알아보면서 직접 계산해 보자

$$\frac{\partial \text{오차}_{Y_{\text{out}}}}{\partial w_{31}} = \underbrace{\frac{\partial \text{오차}_{Y_{\text{out}}}}{\partial y_{o1}}}_{1} \cdot \underbrace{\frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3}}_{2} \cdot \underbrace{\frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial w_{31}}}_{3}$$

① $\frac{\partial \text{오차}_{Y_{\text{out}}}}{\partial y_{o1}}$



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- 앞서 6.3절에서 설명했듯이 오차 $Y_{out} = \text{오차 } y_{o1} + \text{오차 } y_{o2}$
- 이를 y_{o1} 에 의해 편미분하면 y_{o1} 과 관계없는 y_{o2} 부분은 상수가 되어 사라지고, 남는 것은

$$\frac{\partial \text{오차 } y_{o1}}{\partial y_{o1}}$$

- 여기서 오차 y_{o1} 은 $\frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2$
- 이제 $\frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2$ 을 y_{o1} 로 편미분하면 결과값은 $y_{o1} - y_{t1}$ 이 됨



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

편미분 과정 유도

- $y_{o1} - y_{t1}$ 로 편미분되는 과정을 유도하면 다음과 같음

$$\begin{aligned}
 \frac{\partial \text{오차 } Y_{\text{out}}}{\partial y_{o1}} &= \frac{\partial \text{오차 } y_{o1} + \partial \text{오차 } y_{o2}}{\partial y_{o1}} \\
 &= \frac{\partial \frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2}{\partial y_{o1}} + \frac{\partial \frac{1}{2}(y_{t2} - y_{o2})^2}{\partial y_{o1}} \\
 &= \frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2 + (y_{t2} - y_{o2})' \\
 &= (y_{t1} - y_{o1})(-1) \\
 &= y_{o1} - y_{t1}
 \end{aligned}$$



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기
 - 다음과 같이 정리할 수 있음

$$\frac{\partial \text{오차}_{Y_{\text{out}}}}{\partial y_{o1}} = y_{o1} - y_n \cdots \text{a}$$

$$\text{2} \quad \frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3}$$

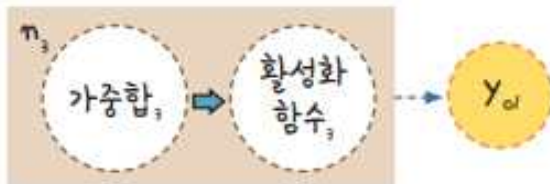


4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

- 이 부분을 보기 앞서 다음 그림을 한 번 더 보자

▼ 그림 2 | 가중합과 활성화 함수





4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- 가중합₃이 y_{o1} 로 바뀌는 과정에는 활성화 함수₃을 거치는 것을 알 수 있음
- 가중합₃이 활성화 함수₃을 통해 y_{o1} 이 됨
- y_{o1} 을 가중합₃에 대해 미분하라는 것은 y_{o1} 을 배출한 활성화 함수₃을 미분하라는 의미가 됨

$$\frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3} = \text{활성화 함수}_3 \text{의 미분}$$



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- 활성화 함수에는 여러 가지가 있지만, 그중에서 시그모이드 함수를 사용
- 이제 시그모이드 함수를 미분하는 방법을 알아볼 차례
- 함수 $\sigma(x)$ 를 시그모이드 함수 $\frac{1}{1+e^{-x}}$ 로 정의할 때 이를 미분한 $\frac{d\sigma(x)}{dx}$ 값은 다음과 같음

$$\frac{d\sigma(x)}{dx} = \sigma(x) \cdot (1 - \sigma(x))$$

- 다시 말해 시그모이드 함수의 미분은 시그모이드 값과 그 값을 1에서 뺀 값을 곱하면 됨



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

시그모이드 함수를 미분하는 과정

- 다음은 시그모이드 함수의 미분을 유도하는 과정
- 궁금하다면 다음 증명을 참고



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

$$\begin{aligned}
 \sigma(x) &= \frac{1}{1+e^{-x}} \text{ 일 때} \\
 \frac{d}{dx} \sigma(x) &= \frac{d}{dx} \left[\frac{1}{1+e^{-x}} \right] \\
 &= \frac{d}{dx} (1+e^{-x})^{-1} \\
 &= -(1+e^{-x})^{-2} (-e^{-x}) \quad \leftarrow \text{연쇄 법칙 적용} \\
 &= \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} \\
 &= \frac{1}{1+e^{-x}} \cdot \frac{e^{-x}}{1+e^{-x}} \\
 &= \frac{1}{1+e^{-x}} \cdot \frac{(1+e^{-x}) - 1}{1+e^{-x}} \\
 &= \frac{1}{1+e^{-x}} \cdot \left(1 - \frac{1}{1+e^{-x}}\right) \\
 &= \sigma(x) \cdot (1 - \sigma(x))
 \end{aligned}$$

1. $f(x) = x^a$ ($a = \text{자연수}$)일 때, 미분 값은 ax^{a-1}
 2. e^{-x} 의 미분 값은 $-e^{-x}$

증명: $\frac{d}{dx} [e^{-x}]$

$$\begin{aligned}
 &= e^{-x} \cdot \frac{d}{dx} [-x] \\
 &= \left(-\frac{d}{dx} [x]\right) e^{-x} \\
 &= -1e^{-x} \\
 &= -e^{-x}
 \end{aligned}$$



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

- 여기서 활성화 함수₃의 값은 y_{o1}
- 활성화 함수₃의 미분은 다음과 같이 구할 수 있음

$$\text{활성화 함수}_3 \text{의 미분} = y_{o1} \cdot (1 - y_{o1})$$



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

- 이제 주어진 $\frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3}$ 식을 정리하면 다음과 같음

$$\frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3} = y_{o1} \cdot (1 - y_{o1}) \cdots \text{b}$$

$$\text{3} \quad \frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial w_{31}}$$



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

- 여기서 가중합₃은 n_1 과 n_2 노드로부터 전달된 y_h 값과 $w_{(2)}$ 값을 통해 만들어짐

$$\text{가중합}_3 = w_{31}y_{h1} + w_{32}y_{h2} + 1 (\text{바이어스})$$



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- 책에서 다루었던 바이어스가 여기서는 1로 대체되어 사용
- 신경망에서는 바이어스를 항상 1로 설정해 놓는데 왜 그럴까?
- 바이어스는 그래프를 좌표에서 좌우로 움직이는 역할을 하는데, 활성화 함수로 사용되는 시그모이드 함수가 가장 안정된 예측을 하게 하는 바이어스 값이 1이기 때문임
- 바이어스 값을 따로 계산하지 않고 1로 처리해 연산 속도를 높임



4 체인 룰 계산하기

● 체인 룰 계산하기

- w_{31} 에 대해 편미분하므로 w_{31} 과 관계없는 $w_{32}y_{h2}$ 와 바이어스 항은 모두 상수로 처리되어 사라짐
- 남은 $w_{31}y_{h1}$ 항을 미분하면 다음과 같이 정리

$$\frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial w_{31}} = y_{h1} \cdots \text{c}$$



4 체인 룰 계산하기

- 체인 룰 계산하기

- 이제 **a** **b** **c** 를 이용해 주어진 식을 다시 한 번 정리하면 다음과 같음

$$\begin{aligned}\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{31}} &= \frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial y_{o1}} \cdot \frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}} \cdot \frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial w_{31}} \\ &= (y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1} (1 - y_{o1}) \cdot y_{h1}\end{aligned}$$



5 가중치 수정하기



5 가중치 수정하기

● 가중치 수정하기

- 앞서 구한 값을 w_{31} 에서 빼 주면 새로운 w_{31} 값을 구할 수 있음
- 출력층의 가중치를 업데이트하는 방법을 다음과 같이 정리할 수 있음

$$w_{31}(t+1) = w_{31}t - (y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1} (1 - y_{o1}) \cdot y_{h1}$$

- 이제 다음으로 넘어가기 전 앞의 식에서 y_{h1} 앞에 나오는 부분의 형태를 잘 기억해 두자

$$(y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1} (1 - y_{o1})$$



5 가중치 수정하기

- 가중치 수정하기

- 다음 장에서 배우겠지만, 이 형태는 다음 오차 업데이트 때도 반복해서 나타남
- 이 식을 한 번 구해 놓으면 이후는 그대로 사용해서 오차를 구할 수 있음
- 이를 node3의 **델타(delta)식**이라고 함



5 가중치 수정하기

- 가중치 수정하기

- 이 델타식을 δy 라고 하면 우리가 해내야 하는 오차의 업데이트는 다음 식으로도 구할 수 있음

$$w_{31}(t+1) = w_{31}t - \delta y \cdot y_{h1}$$



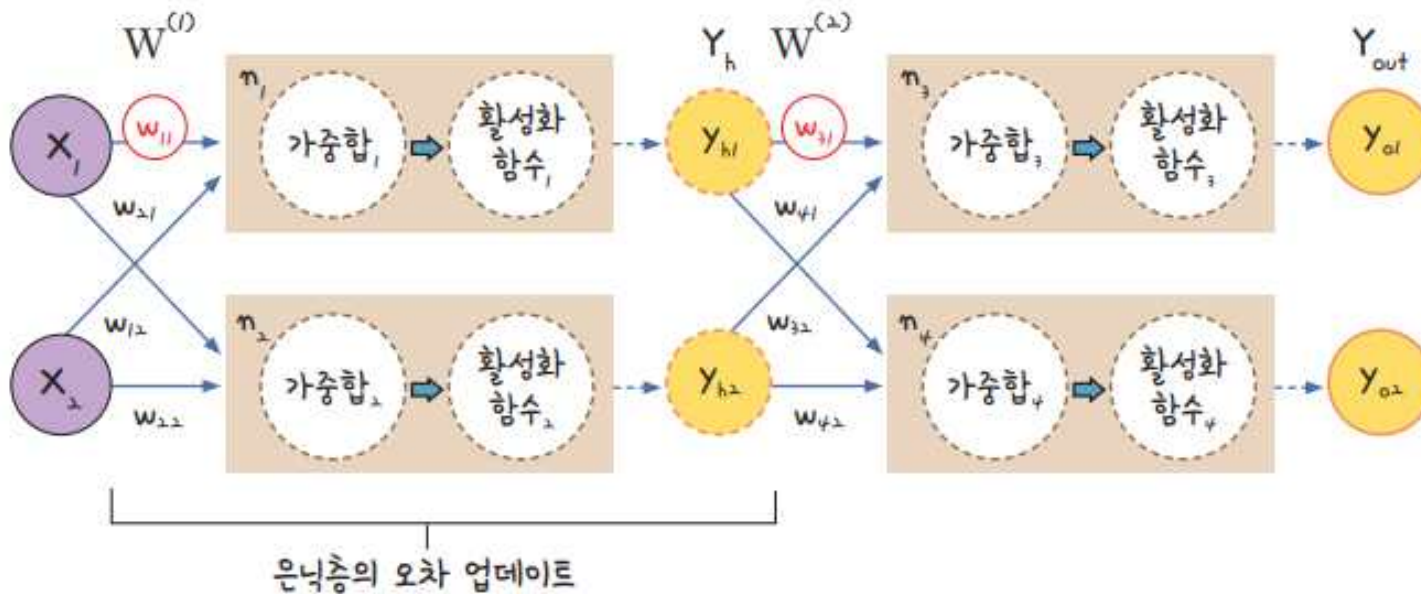
6 은닉층의 오차 수정하기

6 은닉층의 오차 수정하기

● 은닉층의 오차 수정하기

- 이제 출력층을 거쳐 은닉층의 오차가 업데이트되는 과정을 살펴보자
- 마찬가지로 은닉층의 오차 $W^{(1)}$ 중 하나인 w_{11} 값을 업데이트하는 방법을 설명

▼ 그림 3 | 은닉층의 오차 업데이트





6 은닉층의 오차 수정하기

- 은닉층의 오차 수정하기

- 마찬가지로 가중치에 기울기를 뺀 값을 구해야 함
- 이때 우리가 구하려는 값이 w_{11} 이므로 다음과 같이 계산

$$w_{11}(t+1) = w_{11}t - \frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{11}}$$



6 은닉층의 오차 수정하기

● 은닉층의 오차 수정하기

- 여기서 $\frac{\partial \text{오차} Y_h}{\partial w_{11}}$ 가 아니라 $\frac{\partial \text{오차} Y_{out}}{\partial w_{11}}$ 이라는 점을 주목하기 바람
- 그 이유는 Y_h 가 은닉층 안에 위치해 있으므로 겉으로 드러나지 않기 때문임
- 그 값을 알 수 없음
- 우리가 알 수 있는 출력 값은 Y_{out} 뿐이므로 은닉층의 오차 업데이트를 위한 기울기를 구할 때도 Y_{out} 에서 출발해야 함



6 은닉층의 오차 수정하기

● 은닉층의 오차 수정하기

- 이제 앞서 계산했던 바와 마찬가지로 기울기에 해당하는 $\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{11}}$ 을 구해 보자
- 체인 룰을 적용해 다음과 같이 계산

$$\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial w_{11}} = \underbrace{\frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial y_{h1}}}_{1} \cdot \underbrace{\frac{\partial y_{h1}}{\partial \text{가중합}_1}}_{2} \cdot \underbrace{\frac{\partial \text{가중합}_1}{\partial w_{11}}}_{3}$$



6 은닉층의 오차 수정하기

- 은닉층의 오차 수정하기

- 여기서 ② 항과 ③ 항은 이전과 같은 방법으로 계산
- 다음과 같이 바꾸어 줄 수 있음

$$\frac{\partial y_{h1}}{\partial \text{가중합}_1} \cdot \frac{\partial \text{가중합}_1}{\partial w_{11}} = y_{h1}(1 - y_{h1}) \cdot x_1$$



7 은닉층의 오차 계산법



7 은닉층의 오차 계산법

- 은닉층의 오차 계산법

- 은닉층에서 ①항은 계산이 조금 다름
- 오차 y_{out} 안에는 오차 y_{o1} 과 오차 y_{o2} 가 포함되어 있음
- 이전에는 오차 y_{out} 을 y_{o1} 에 의해 편미분할 때 y_{o1} 과 관계없는 항인 오차 y_{o2} 는 상수가 되어 사라졌음
- 남는 것은 $\frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial y_{o1}}$ 뿐이었음



7 은닉층의 오차 계산법

● 은닉층의 오차 계산법

- 이번에는 y_{h1} 에 대해 미분해야 함
- Y_{h1} 은 오차 y_{o1} 과 오차 y_{o2} 의 형성에 모두 관계가 있음
- $\frac{\partial \text{오차} y_{o1}}{\partial y_{h1}}$ 과 $\frac{\partial \text{오차} y_{o2}}{\partial y_{h1}}$ 가 모두 계산되어야 하므로 계산이 다음과 같이 조금 복잡해짐

$$1 \quad \frac{\partial \text{오차} Y_{\text{out}}}{\partial h_1} = \frac{\partial (\text{오차} y_{o1} + \text{오차} y_{o2})}{\partial y_{h1}} = \underbrace{\frac{\partial \text{오차} y_{o1}}{\partial y_{h1}}}_{a} + \underbrace{\frac{\partial \text{오차} y_{o2}}{\partial y_{h1}}}_{b}$$



7 은닉층의 오차 계산법

- 은닉층의 오차 계산법
 - 먼저 **a** 부분을 보자
 - 체인 룰에 의해 다음과 같이 바뀜

$$\frac{\partial \text{오차 } y_{o1}}{\partial y_{h1}} = \frac{\partial \text{오차 } y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3} \cdot \frac{\partial \text{가중합}_3}{\partial y_{h1}}$$

\downarrow
a -1

\downarrow
a -2



7 은닉층의 오차 계산법

- 은닉층의 오차 계산법

- 이 중 **a** .1 부분을 다시 미분하면 역시 체인 룰에 의해 다음과 같이 바뀜

$$\frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial \text{가중합}_3} = \frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial y_{o1}} \cdot \frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3}$$



7 은닉층의 오차 계산법

● 은닉층의 오차 계산법

- 이 중 먼저 $\frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial y_{o1}}$ 에 포함된 오차 y_{o1} 은 $\frac{1}{2}(y_{t1} - y_{o1})^2$ 이므로 $\frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial y_{o1}}$ 을 y_{o1} 로 편미분하면 $y_{o1} - y_{t1}$ 이 됨
- $\frac{\partial y_{o1}}{\partial \text{가중합}_3}$ 은 앞서 설명한 대로 시그모이드 함수의 미분 $y_{o1} \cdot (1 - y_{o1})$ 로 계산
- 이제 나머지 a_{-2} 를 미분하면 w_{31} 이 남음
- a_{-1}, a_{-2} 를 정리하면 a 는 다음과 같음

$$\frac{\partial \text{오차}_{y_{o1}}}{\partial y_{h1}} = (y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1} (1 - y_{o1}) \cdot w_{31}$$



7 은닉층의 오차 계산법

● 은닉층의 오차 계산법

- 여기서 $(y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1}(1-y_{o1})$ 부분이 눈에 익지 않은가?
- 앞서 기억해 두었던 델타 식(δy)의 형식
- 지금 우리는 y_{o1} 을 구해야 하므로 델타식을 δy_{o1} 이라고 할 때, 앞의 값은 다음과 같이 간단하게 표시할 수도 있음

$$\frac{\partial \text{오차 } y_{o1}}{\partial y_{h1}} = \delta y_{o1} \cdot w_{31} \cdots \text{a'}$$

- 이제 **b** 부분을 볼까?
- 역시 체인 룰에 의해 다음과 같이 변형

$$\frac{\partial \text{오차 } y_{o2}}{\partial y_{h1}} = \frac{\partial \text{오차 } y_{o2}}{\partial \text{가중합}_4} \cdot w_{41}$$



7 은닉층의 오차 계산법

● 은닉층의 오차 계산법

- 이 중 $\frac{\partial \text{오차}_{o2}}{\partial \text{가중합}_4}$ 부분은 체인 룰에 의해 $\frac{\partial \text{오차}_{o2}}{\partial y_{o2}} \cdot \frac{\partial y_{o2}}{\partial \text{가중합}_4}$ 로 바뀜
- 앞서 식 a 풀이에서 설명한 방식과 똑같이 적용되므로 답은 바로 나옴

$$\frac{\partial \text{오차}_{o2}}{\partial y_{o2}} = (y_{o2} - y_{t2}) \cdot y_{o2}(1 - y_{o2}) \cdot w_{41}$$

- 여기서 $(y_{o2} - y_{t2}) \cdot y_{o2}(1 - y_{o2})$ 부분은 델타식 형식
- 이 델타식을 δy_{o2} 라고 할 때 주어진 식은 다음과 같이 표시할 수 있음

$$\frac{\partial \text{오차}_{o2}}{\partial y_{h1}} = \delta y_{o2} \cdot w_{41} \cdots \text{b'}$$



7 은닉층의 오차 계산법

- 은닉층의 오차 계산법

- 이제 **a'**와 **b'**를 이용해 **1**을 다시 정리하면 다음과 같음

$$\frac{\partial \text{오차 } Y_{\text{out}}}{\partial h_1} = \frac{\partial \text{오차 } y_{o1}}{\partial y_{h1}} + \frac{\partial \text{오차 } y_{o2}}{\partial y_{h1}} = \delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41}$$

- 이제 이 값을 이용해 6절에 나온 은닉층의 오차 업데이트 식을 완성하면 다음과 같음

$$\begin{aligned} \frac{\partial \text{오차 } Y_{\text{out}}}{\partial w_{11}} &= \frac{\partial \text{오차 } Y_{\text{out}}}{\partial y_{h1}} \cdot \frac{\partial y_{h1}}{\partial \text{가중합}_1} \cdot \frac{\partial \text{가중합}_1}{\partial w_{11}} \\ &= (\delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41}) y_{h1} (1 - y_{h1}) \cdot x_1 \end{aligned}$$



8 델타식



8 델타식

● 델타식

- 이제 출력층과 은닉층의 업데이트를 위해 도출된 두 개의 식을 비교해 보자

- 출력층의 오차 업데이트 $(y_{o1} - y_{t1}) \cdot y_{o1}(1 - y_{o1}) \cdot y_{h1}$
- 은닉층의 오차 업데이트 $(\delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41}) y_{h1}(1 - y_{h1}) \cdot x_1$

8 델타식

● 델타식

- 여기서 박스로 표시한 두 부분을 비교해 보자
- $(y_{o1} - y_{t1})$ 이 $(\delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41})$ 로 바뀌었지만, 나머지 부분은 $out(1 - out)$ 형태를 띠고 있음
- 여기서 $(y_{o1} - y_{t1})$ 은 오차 값
- 은닉층에서는 이렇게 오차를 계산할 수 없음
- 은닉층에서 일어나는 일은 우리 눈으로 볼 때는 알 수 없으므로 출력층에서 y_o 값을 가져와서 계산해야 함
- 앞 식의 $\delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41}$ 처럼 형태가 복잡해졌을 뿐 결국 오차를 나타냄
- 두 식 모두 '오차 $\cdot out(1 - out)$ ' 형태, 즉 델타식의 형태로 단순화할 수 있음



8 델타식

● 델타식

- 델타식이 중요한 이유는 이렇게 한 층을 거슬러 올라갈 때마다 같은 형태가 계속 나타나기 때문임
- 델타식을 파악하고 나면 이를 코딩으로 설계하는 것도 어렵지 않음
- 은닉층의 델타식이므로 이것을 δh 라고 할 때, 은닉층의 가중치 업데이트를 식으로 표현하면 다음과 같음

$$w_{11}(t+1) = w_{11}t - \delta h \cdot x_1$$

- 이렇게 해서 모든 출력층과 은닉층의 가중치가 각각 업데이트되는 과정을 수식을 통해 살펴보았음