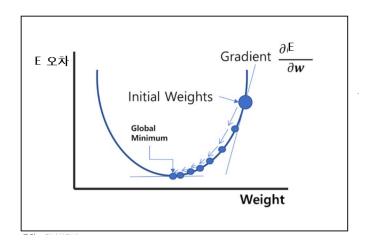
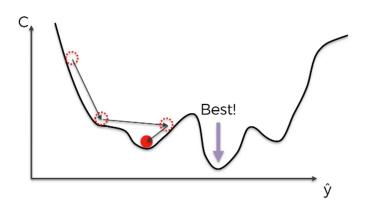
04.1. 경사하강법

2020년 12월 28일 월요일 오전 10:01

1. 개념

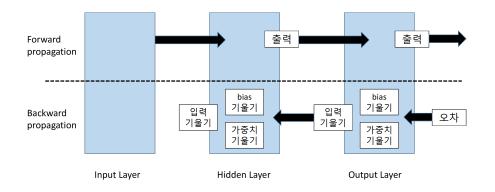




● 가중치와 bias를 수정하는 방법

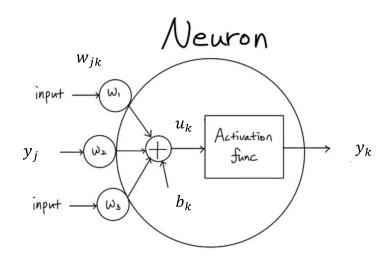
$$w = w - \eta \frac{\partial E}{\partial w}$$
$$b = b - \eta \frac{\partial E}{\partial b}$$

2. 기울기를 구하는 개념



3. 출력층에서 가중치와 bias 기울기

층	첨자	뉴런 수
입력	i	I
은닉	j	m
출력	k	n



1) 오차를 가중치 w_{jk} 로 편미분한 $\frac{\partial E}{\partial w_{jk}}$ 를 구함 가중치 기울기를 ∂w_{jk} 라고 하면 다음과 같음 $\partial w_{jk} = \frac{\partial E}{\partial w_{jk}}$ 합성함수 미분 법칙을 이용하면 다음과 같음 $\partial w_{jk} = \frac{\partial E}{\partial w_{jk}} = \frac{\partial E}{\partial u_k} \frac{\partial u_k}{\partial w_{jk}}$ ①

우변 $\frac{\partial u_k}{\partial w_{jk}}$ 부분의 분자는 은닉층에 있는 여러 뉴런의 출력값과 가중치 곱의 합에 bias를 더한 것이므로 다음과 같음

$$\frac{\partial u_k}{\partial w_{jk}} = \frac{\partial (\sum_{q=1}^m y_q w_{qk} + b_k)}{\partial w_{jk}}$$
$$= \frac{\partial}{\partial w_{jk}} (y_1 w_{1k} + y_2 w_{2k} + \dots + y_j w_{jk} + y_m w_{mk} + b_k)$$

$$= y_i$$
 2

식 ① 의 왼쪽부분 $\frac{\partial E}{\partial u_k}$ 은 다음과 같이 전개 가능 $\frac{\partial E}{\partial u_k} = \frac{\partial E}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial u_k}$

즉, 오차를 출력층 뉴런의 출력으로 편미분한 것과 그 출력값을 u_k 로 편미 분한 것의 곱이 됨

이 때 $\frac{\partial \mathbf{E}}{\partial y_k}$ 은 손실 함수를 편미분해서 구할 수 있고 $\frac{\partial y_k}{\partial u_k}$ 은 활성화 함수를 편미분해서 구할 수 있음

그 결과를 δ_k 라고 하면 다음과 같다.

$$\delta_k = \frac{\partial E}{\partial u_k} = \frac{\partial E}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial u_k}$$
 (3)

 $\otimes \delta_k \equiv$ 지정하는 이유는, 현재 상태에서 손실함수와 활성화 함수가 정해지지 않았기 때문

식 ②와 ③을 이용하여 식 ①을 다음과 정의

$$\partial \mathbf{w}_{ik} = y_i \delta_k$$

가중치 기울기 ∂w_{ik} 를 y_i 와 δ_k 의 곱으로 표시

2) bias의 기울기도 동일한 방법으로 구함

$$\partial \mathbf{b}_k = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{b}_k}$$

합성함수 미분법칙에 의해 다음과 같이 변형 ①

$$\partial \mathbf{b}_k = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{b}_k} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{u}_k} \frac{\partial u_k}{\partial \mathbf{b}_k}$$

이 때 우변의 $\frac{\partial u_k}{\partial \mathbf{b}_k}$ 부분은 아래와 같음

$$\frac{\partial u_k}{\partial b_k} = \frac{\partial (\sum_{q=1}^m y_q w_{qk} + b_k)}{\partial b_k}$$
$$= \frac{\partial}{\partial b_k} (y_1 w_{1k} + y_2 w_{2k} + \dots + y_j w_{jk} + y_m w_{mk} + b_k)$$

식 ① 의 $\frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{u}_k}$ 부분은 가중치의 기울기 경우와 같기 때문에 δ_k 라고 한다면 다음과 같이 정리

$$\partial \mathbf{b}_k = \delta_k$$

즉, bias 의 기울기는 δ_k 와 동일한 값

- 4. 출력층에서 입력값 기울기
- 1) 출력층에서의 입력값 기울기는 $\frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{y}_j}$, 즉 은닉층의 출력기울기을 말하며 다음과 같이 줄여서 표현

$$\partial y_j = \frac{\partial E}{\partial y_j}$$

합성함수 미분 공식에 의해 다음과 같이 변형 가능

1

$$\partial y_j = \frac{\partial E}{\partial y_j} = \sum_{r=1}^n \frac{\partial E}{\partial u_r} \frac{\partial u_r}{\partial y_j}$$

은닉층의 뉴런 1개는 출력층의 n개의 모든 뉴런에 영향을 주므로 위와 같이 다 더해야 함

식 ①의 우변 중 $\frac{\partial u_r}{\partial y_j}$ 는 다음과 같이 구할 수 있음

$$\frac{\partial u_r}{\partial y_j} = \frac{\partial (\sum_{q=1}^{m} y_q \, w_{qr} + \, b_r)}{\partial y_j}$$

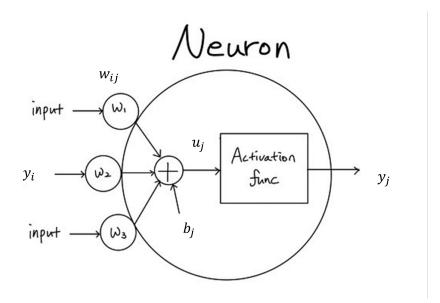
$$= \frac{\partial}{\partial y_j} (y_1 w_{1r} + y_2 w_{2r} + \dots + y_j w_{jr} + y_m w_{mr} + b_r)$$

$$= w_{jr}$$

여기서 $\delta_r = rac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{u}_r}$ 로 설정하면 식 ①은 다음과 같이 정리됨

$$\partial y_j = \sum_{r=1}^n \delta_r w_{jr}$$

5. 은닉층 기울기



1) 가중치 기울기

출력증의 경우와 마찬가지로 다음의 관계가 성립

$$\partial \mathbf{w}_{ij} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial w_{ij}} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{u}_j} \frac{\partial u_j}{\partial \mathbf{w}_{ij}}$$
 (1)

위 식에서 우변의 $\frac{\partial u_i}{\partial \mathbf{w}_{ij}}$ 부분은 다음과 같이 구할 수 있음

$$\frac{\partial u_j}{\partial w_{ij}} = \frac{\partial (\sum_{p=1}^l y_p w_{pj} + b_j)}{\partial w_{ij}}$$

$$= \frac{\partial}{\partial w_{ij}} (y_1 w_{1j} + y_2 w_{2j} + \dots + y_i w_{ij} + y_l w_{lj} + b_j)$$

$$= y_i \quad \textcircled{2}$$

위 결과는 출력층의 경우와 동일함

식 ① 의 왼쪽부분 $\frac{\partial E}{\partial u_i}$ 은 다음과 같이 전개 가능 $\frac{\partial E}{\partial u_j} = \frac{\partial E}{\partial y_j} \frac{\partial y_j}{\partial u_j}$

이 식의 우변 $\frac{\partial yj}{\partial u_j}$ 은 활성화 함수 미분으로 구할 수 있고, $\frac{\partial E}{\partial y_j}$ 부분은 은닉 층의 출력 기울기이고 이것은 이전에 출력층에서 구한 ∂y_j 이다. 이 ∂y_j 를

이용해 위 식을 다음과 같이 δ 로 나타냄

$$\delta_j = \frac{\partial E}{\partial u_j} = \partial y_j \frac{\partial y_j}{\partial u_j}$$
 (3)

이처럼 δ_j 를 구하기 위해서는 출력층에서 구한 ∂y_j 를 사용함, 즉 신경망을 거슬러 올라가는 것임

식 ①과 ③을 대입하면 다음과 같은 식이 완성됨

$$\partial \mathbf{w}_{ij} = y_i \delta_j$$

2) bias 기울기

bias의 기울기 ∂b_i 는 다음과 같이 나타낼 수 있음 ①

$$\partial \mathbf{b}_{j} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{b}_{j}} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{u}_{j}} \frac{\partial u_{j}}{\partial \mathbf{b}_{j}}$$

위 식에서 우변의 $\frac{\partial u_j}{\partial \mathbf{b}_j}$ 부분은 다음과 같이 정리됨

$$\frac{\partial u_j}{\partial b_j} = \frac{\partial (\sum_{p=1}^l y_p w_{pj} + b_j)}{\partial b_j}$$

$$= \frac{\partial}{\partial b_j} (y_1 w_{1j} + y_2 w_{2j} + \dots + y_i w_{ij} + y_l w_{lj} + b_j)$$

$$= 1$$

위 값을 식 ①에 적용 하면 다음과 같이 나타낼 수 있음 $\partial \mathbf{b}_i = \delta_i$

이 층의 앞에 은닉층이 더 있을 경우 다음과 같이 ∂y_i 를 구해서 전파시킴

$$\partial y_i = \sum_{q=1}^m \delta_q w_{iq}$$

- 6. 기울기 최종 정리
- 1) 출력층

$$\delta_k = \frac{\partial E}{\partial u_k} = \frac{\partial E}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial u_k}$$

$$\partial \mathbf{w}_{jk} = y_j \delta_k$$

$$\partial \mathbf{b}_k = \delta_k$$

$$\partial y_j = \sum_{r=1}^n \delta_r w_{jr}$$

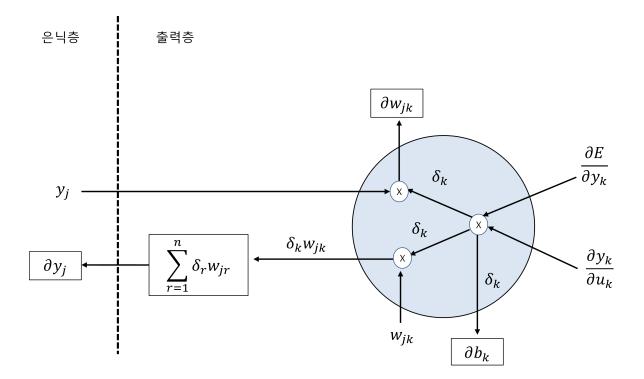
$$\partial \mathbf{w}_{jk} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial w_{jk}}$$

$$\partial \mathbf{b}_k = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{b}_k}$$

$$\partial y_j = \frac{\partial E}{\partial y_j}$$

 δ_k 를 구하는 방법은 손실 함수와 활성화 함수의 조합에 따라 다르며, δ_k 의수는 출력층 뉴런의 수와 동일

출력층 뉴런에서의 역전파를 그림으로 나타내면 아래와 같음



2) 은닉층

$$\delta_{j} = \frac{\partial E}{\partial u_{j}} = \frac{\partial E}{\partial y_{j}} \frac{\partial y_{j}}{\partial u_{j}} = \partial y_{j} \frac{\partial y_{j}}{\partial u_{j}}$$

$$\partial \mathbf{w}_{ij} = y_i \delta_j$$

$$\partial \mathbf{b}_j = \delta_j$$

$$\partial \mathbf{y}_i = \sum_{q=1}^m \delta_q w_{iq}$$

$$\partial \mathbf{w}_{ij} = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial w_{ij}}$$

$$\partial \mathbf{b}_j = \frac{\partial \mathbf{E}}{\partial \mathbf{b}_j}$$

$$\partial y_i = \frac{\partial E}{\partial y_i}$$

