# 1. Perceptron

#### 2019920017 컴퓨터과학부 김정현

### 2021/09/14까지

## 1 AND Perceptron에 대한 소개

이번 1차 과제에서 구현하는 모델은 n차원 Boolean(0,1) vector를 입력으로 받아 그 입력들의 AND 논리 연산 값을 계산하는 1층 퍼셉트론이다. 이와 같이 논리 연산을 수행하는 1층 퍼셉트론의 구조는 지난 2주차 강의에서 학습한 바와 같은데, **수업에서 다룬 퍼셉트론**은 입력으로 2차원 벡터  $(x_1,x_2)$ 가 주어지고, 퍼셉트론의 가중치가  $(w_0,w_1,w_2)$ 일 때 퍼셉트론의 출력 out이 아래와 같이 결정된다. (단, 암시적으로  $x_0=1$ 이므로,  $w_0$ 는 bias의 역할을 한다.)

$$\mathbf{net} = w_0 + \sum_{i=1}^{2} x_i w_i, \ \mathbf{out} = \begin{cases} 1, & \text{if } net > 0 \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

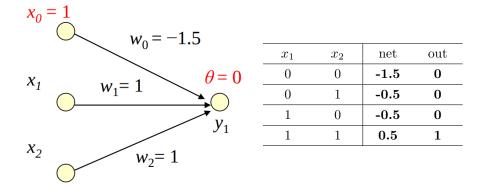


Figure 1: 2차원 입력을 받는 AND Gate를 구현한 1층 퍼셉트론의 모습.  $x_0 = 1$ 로 고정되어있는데, 이는  $w_0$ 가 bias의 역할을 한다는 것을 의미한다. 그리고  $\theta = 0$  이라는 것은 퍼셉트론의 입력 벡터에 가중치 벡터를 내적하여 나온 값(net)이 0 보다 클 때 모델의 출력을 1로, 그렇지 않으면 0으로 하겠다는 것을 의미한다.

수업에서는 2개의 boolean values가 주어지는 상황에서 AND, OR 등의 논리 연산을 어떻게 구현할 수 있을지를 생각하였다. 그런데 현실에서는 2개의 입력에 대한 AND 뿐만이 아니라 n개의 입력에 대한 AND Gate 또한 생각할 수 있다.  $(n \geq 2)$ 

2차원 벡터를 입력으로 받는 AND Perceptron을 n차원 벡터를 입력으로 받는 AND Perceptron으로 확장해보자. 이 퍼셉트론은 입력으로 n차원 벡터  $(x_1, x_2, \ldots, x_n)$ 가 주어지고, 퍼셉트론의 가중치가  $(w_0, w_1, w_2, \ldots, w_n)$ 

 $(단, w_0 \leftarrow bias)$ 일 때, 퍼셉트론의 출력 out이 아래와 같이 결정될 것이다.

$$\mathbf{net} = w_0 + \sum_{i=1}^n x_i w_i, \ \mathbf{out} = \begin{cases} 1, & \text{if } net > 0 \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

이 과제물에서는 위와 같이 n차원으로 일반화한 AND Perceptron을 시뮬레이팅하는 프로그램을 C++로 구현하고, 올바른 출력을 내는 n차원 AND Perceptron을 생성하려면 가중치를 어떻게 설정해야 하는지를 논의 하다.

## 2 C++을 이용한 퍼셉트론의 구현

C++로 구현한 전체 코드는 이 보고서와 함께 첨부된 소스파일을 통해 확인할 수 있다.

- Perceptron.h: n차원 벡터에 대하여 AND 논리 연산을 계산하는 Perceptron 클래스를 선언한 헤더파일
- Perceptron.cpp: Perceptron.h에서 선언한 메서드의 본문을 정의한 소스파일
- Main.cpp: main 함수에서 퍼셉트론을 시뮬레이팅하는 소스파일
- Makefile: 소스 빌드 방법을 정의한 Makefile. build-essential 패키지가 설치된 Linux 환경에서 'make' 명령어를 이용하여 빌드할 수 있음.

소스코드의 주요 부분에 주석을 삽입해두었으므로, 이 보고서에서는 Perceptron 클래스의 동작 방식과 main 함수의 역할을 서술한다.

### 2.1 Perceptron 클래스

Perceptron.h와 Perceptron.cpp 파일에서 정의하고 있는 Perceptron 클래스는 n차원 boolean vector를 입력으로 하였을 때 아래 식에 따라 퍼셉트론의 출력을 계산하는 클래스이다.

$$f(x_1, x_2, ..., x_n) = \begin{cases} 1, & \text{if } w_0 + \sum_{i=1}^n x_i w_i > 0 \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

실제 코드상에서는 퍼셉트론의 Bias를 뜻하는  $w_0$ 가 멤버 변수 bias에 저장되고, 그 외 가중치  $w_1, w_2, \ldots, w_n$ 는 멤버변수 weights에 저장된다. 객체를 처음 생성하면 Bias와 모든 가중치가 [-1,1] 내의 임의의 실수 값으로 초기화된다. 이는 필요시 추후에 public methods를 이용하여 손쉽게 업데이트할 수 있다.

그리고 특정 n차원 입력 벡터에 대하여 출력값을 계산할 때는 입력으로 들어온 bool형 변수가 참일 경우에 1, 그렇지 않으면 0이라고 가정하고 위에서 소개한 수식을 통해 출력값을 계산한다.

#### 2.2 main 함수의 동작 과정

Main.cpp에 정의된 main 함수는 과제 명세서에서 정의된 과정을 그대로 구현하고 있다.

- 1. 사용자로부터 Input 차원의 크기를 입력받고, 그 크기에 맞게 AND Perceptron을 생성한다.
- 2. Perceptron의 생성자에서 퍼셉트론의 bias와 weights가 모두 [-1,1] 내의 임의의 실수 값으로 초기화된다.
- 3. checkOutputs 함수의 반환값이 거짓일 동안 사용자로부터 새로운 가중치 값을 입력 받고 그 값으로 가중 치를 갱신한다. checkOutputs는 각 input에 대한 output을 모두 확인하고 진리표와 맞은 개수를 출력한 뒤, 모든 input에 대하여 올바른 결과가 나타났을 때 참, 그렇지 않으면 거짓을 반환한다.

사용자가 퍼셉트론의 가중치를 올바르게 설정하지 않는다면 프로그램이 계속해서 무한 루프를 실행하게 되므로, 사용자가 퍼셉트론의 올바른 가중치를 빨리 입력할수록 프로그램이 일찍 종료하게 된다.

### 3 가중치를 올바르게 설정하는 방법

이제 n차원 입력을 받는 AND Perceptron의 가중치(bias 포함)가 어떻게 설정되어야 퍼셉트론이 올바른 출력을 내게 되는지를 논의한다.

AND Gate의 특성을 다시 한번 생각해보면, 입력되는 n  $(n \ge 2)$ 차원 벡터가 모두 참이어야 출력이 참이고, 단 하나라도 거짓인 입력이 존재한다면 출력이 거짓이다. 즉 가중치를 나타내는 벡터  $(w_0, w_1, \ldots, w_n)$ 가 아래 두 조건을 만족할 때 퍼셉트론의 출력이 모두 올바를 것이다. (단, 임의의  $x_i$ 는 0 또는 1 이다.)

- $1. \ 1 \leq i \leq n$ 를 만족하는 **모든 정수** i에 대하여  $x_i = 1$  이면  $w_0 + \sum_{i=1}^n x_i w_i > 0$ 이다.
- $2.~1 \leq i \leq n$ 를 만족하는 **어떤 정수** i에 대하여  $x_i=0$  이면  $w_0+\sum_{i=1}^n x_iw_i<0$ 이다.

위 두 조건을 만족하는 가중치 벡터는 무한함이 자명하므로, 가중치를 올바르게 설정하는 방법은 수없이 많을 것이다. 위 조건을 만족하는 한 가지 예로 아래와 같이 설정된 가중치 벡터를 들 수 있다. 아래와 같이 가중치를 설정할 경우 **퍼셉트론이 올바른 AND Gate를 구성하게 되므로 loop에서 곧바로 탈출할 수 있다.** 

입력 벡터의 차원의 수가 n (n > 2)일 때,

- $w_0 = \frac{1}{2} n$
- $w_i = 1 \ (1 \le i \le n)$

#### 3.1 위 방법이 유효하다는 증명

위 방법과 같이 가중치를 할당할 경우, 퍼셉트론에서 합산한 결과는 아래와 같게 된다.

$$\mathbf{net} = \frac{1}{2} - n + \sum_{i=1}^{n} x_i$$

1.  $1 \le i \le n$ 를 만족하는 **모든 정수** i에 대하여  $x_i = 1$  일 경우,

$$\mathbf{net} = \frac{1}{2} - n + \sum_{i=1}^{n} x_i$$
$$= \frac{1}{2} - n + n$$
$$= \frac{1}{2} > 0$$

따라서 이 경우 퍼셉트론은 1을 출력값으로 반환한다.

 $2.~1 \leq i \leq n$ 를 만족하는 **어떤 정수** i에 대하여  $x_i=0$  일 경우,  $\sum_{i=1}^n x_i \leq n-1$ 이므로, 양변에  $\frac{1}{2}-n$ 를 더하면

$$\frac{1}{2} - n + \sum_{i=1}^{n} x_i \le -\frac{1}{2} < 0$$

따라서 이 경우 퍼셉트론은 0을 출력값으로 반환한다.

위 두 경우에 따른 출력값이 AND Gate의 출력 양상과 같으므로, 이 방법으로 가중치를 할당하면 올바른 AND Gate를 구성할 수 있다. (loop에서 곧바로 탈출할 수 있다.)

### **3.2** 실행 예시 (n=2)

아래 실행 예시는 n=2로 설정하고 무작위로 설정한 가중치가 틀렸을 때,  $w_0=-1.5,\,w_1=1,\,w_2=1$ 를 입력하여 바로 루프를 탈출하는 모습이다.

```
Enter input dimensions of AND Gate: 2
```

Generated perceptron with random bias and weights!

11 Count of Correct Outputs = 3

Some outputs are wrong.

You MUST update bias and weights.

15

```
Update bias(w0): -1.5
16
    Update w1: 1
17
    Update w2: 1
19
      < 2nd Truth Table >
20
      x1 | x2 | Output
21
          1 0
                    1
                       0
      0
23
          1 0
24
      1
          | 1
          | 1
26
    Count of Correct Outputs = 4
27
    Finally all outputs are CORRECT!
```

## **3.3** 실행 예시 (n=4)

아래 실행 예시는 n=4로 설정하고 무작위로 설정한 가중치가 틀렸을 때,  $w_0=-3.5,\,w_1=1,\,w_2=1,\,w_3=1,\,w_4=1$ 를 입력하여 바로 루프를 탈출하는 모습이다.

```
Enter input dimensions of AND Gate: 4
   Generated perceptron with random bias and weights!
              < 1st Truth Table >
4
      x1 | x2 | x3 | x4
                                  | Output
5
6
           1
              0
                   1
                      0
                           1
                               0
      0
              0
                       0
           1
                           1
                               0
      1
           1
                      0
                           1
      0
                               0
                           1
      1
10
                      1
                           1
                               0
      0
           -
              0
11
12
      1
           0
                   1
                           0
      0
           1
              1
                   1
                           1
13
           1
                   1
                      1
                           1
                               0
      1
14
      0
          1
          1
16
      0
          1 1
17
          | 1
                      0
                           1
                              1
      1
      0
          0
                   1
                           1
           1
              0
                   1
                      1
      1
                           1
                               1
20
          | 1
                      1
                              1
21
          | 1
   Count of Correct Outputs = 7
23
24
   Some outputs are wrong.
    You MUST update bias and weights.
26
27
   Update bias(w0): -3.5
   Update w1: 1
   Update w2: 1
30
   Update w3: 1
```

Update w4: 1

33									
34	< 2nd Truth Table >								
35	x1	- 1	x2	- 1	x3	-	x4	(	Output
36									
37	0	- 1	0	- 1	0	- 1	0	- 1	0
38	1	- 1	0	- 1	0	- 1	0	- 1	0
39	0	- 1	1	- 1	0	- 1	0	- 1	0
40	1	- 1	1	- 1	0	- 1	0	- 1	0
41	0	- 1	0	- 1	1	-	0	- 1	0
42	1	- 1	0	- 1	1	-	0	- 1	0
43	0	- 1	1	- 1	1	-	0	- 1	0
44	1	- 1	1	- 1	1	-	0	- 1	0
45	0	- 1	0	- 1	0	-	1	- 1	0
46	1	- 1	0	- 1	0	-	1	- 1	0
47	0	- 1	1	- 1	0	-	1	- 1	0
48	1	- 1	1	- 1	0	-	1	- 1	0
49	0	- 1	0	- 1	1	-	1	- 1	0
50	1	- 1	0	- 1	1	-	1	- 1	0
51	0	1	1	- 1	1	-	1	1	0
52	1	1	1	- 1	1	-	1	1	1
53	Count	of Co	orrect	Out	tputs	= 16	6		
54									

Finally all outputs are CORRECT!