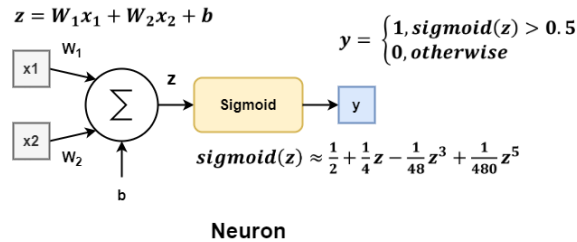


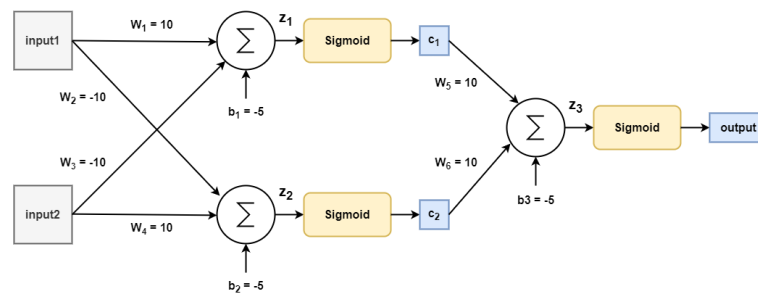
### 1. Design idea

- (1) 首先，整個 neuron network 是由 3 顆 neuron 所構成，所以先完成單一顆 neuron 的功能，後面可以直接呼叫這個 object 來使用。



```
1 #include "Neuron.h"
2
3 void Neuron::neuron() {
4
5     // vvvvv put your code here vvvvv
6     output_temp = input1.read()*w1 + input2.read()*w2 + b;
7     y = (1.0/2) + (1.0/4)*output_temp - (1.0/48)*output_temp*output_temp*output_temp + (1.0/480)*output_temp*output_temp*output_temp*output_temp*output_temp;
8     y = (y > 0.5) ? 1 : 0;
9     output.write(y);
10    // ***** put your code here *****
11 }
```

- (2) 接著將三顆 neuron 實例化，拉線來完成 spec 所要求的 neural network。



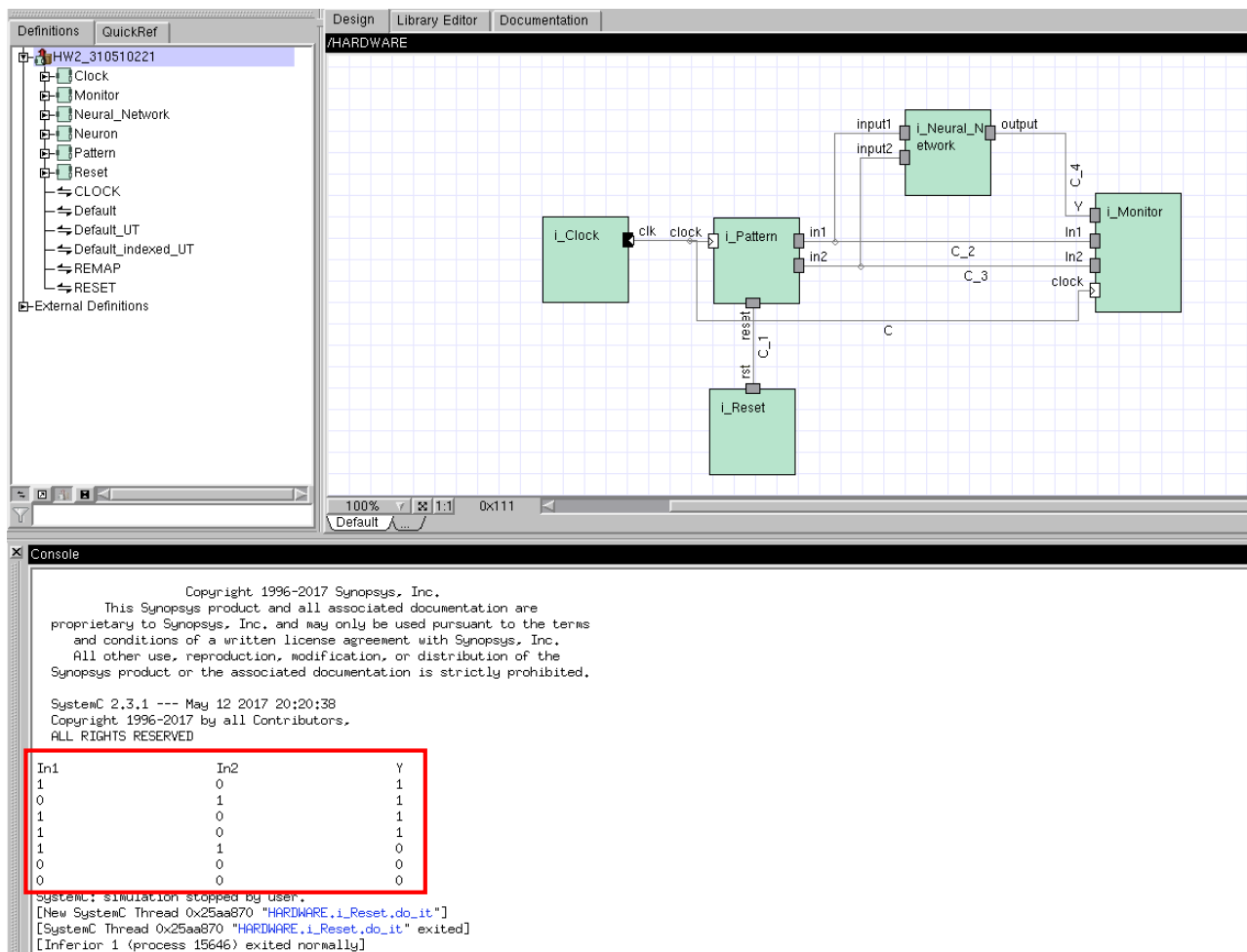
```
1 #include "systemc.h"
2 #include "Neuron.h"
3
4 SC_MODULE( Neural_Network ) {
5
6     sc_in < float > input1, input2;
7     sc_out < float > output;
8
9     sc_signal < float > c1, c2;
10
11     Neuron *N1;
12     Neuron *N2;
13     Neuron *N3;
14
15     SC_CTOR( Neural_Network ) {
16
17         // vvvvv put your code here vvvvv
18         N1 = new Neuron("N1");
19         N2 = new Neuron("N2");
20         N3 = new Neuron("N3");
21
22         N1->input1(input1);
23         N1->input2(input2);
24         N1->output(c1);
```

```
22     N1->input1(input1);
23     N1->input2(input2);
24     N1->output(c1);
25
26     N2->input1(input1);
27     N2->input2(input2);
28     N2->output(c2);
29
30     N3->input1(c1);
31     N3->input2(c2);
32     N3->output(output);
33
34     sensitive << input1 << input2;
35     // ***** put your code here *****
36
37     N1->w1 = 10;
38     N1->w2 = -10;
39     N1->b = -5;
40     N2->w1 = -10;
41     N2->w2 = 10;
42     N2->b = -5;
43     N3->w1 = 10;
44     N3->w2 = 10;
45     N3->b = -5;
46
47 }
```

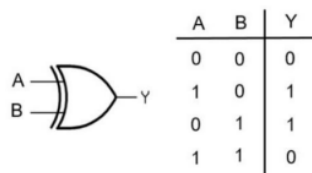
input1	input2	z1	z2	c1	c2	z3	output
0	0	-5	-5	0	0	-5	0
0	1	-15	5	0	1	5	1
1	0	5	-15	1	0	5	1
1	1	-5	-5	0	0	-5	0

- (3) 透過上表可以發現，只有當 input1、input2 相異的時候，訊號才會通過第一層 neuron，否則會因為與 weight 和 bias 計算出來的結果為負，被 threshold 擋下來變成輸出值為 0。另外，此時把 activation function 拿掉，直接判斷值是否有超過 threshold 也不會影響結果，或是可以選擇用更簡單的 ReLU 作為 activation function。最後，觀察 input 與 output 的結果可以知道這個 neural network 的行為就如同 XOR gate，input 為奇數個 1 的時候 output 才為 1，否則為 0。

## 2. Block diagram



Run simulation 後觀察 Console 可以確認使用 Platform Architect IP 拉線後的結果。由此可知，此 neural network 的行為配合這組 weight 與 bias 是符合 XOR 的行為。



## 3. Simulation result

```
ML310510221@ZEUS /home/ML310510221/HW#2_code% make
g++ -I . -I /usr/systemc/include -L . -L /usr/systemc/lib-linux64 -o LAB *.cpp -lsystemc -lm -DSC_INCLUDE_FX
ML310510221@ZEUS /home/ML310510221/HW#2_code% ./LAB

SystemC 2.3.3-Accellera --- Nov 16 2021 18:55:23
Copyright (c) 1996-2018 by all Contributors,
ALL RIGHTS RESERVED
```

In1	In2	Y
1	1	0
0	0	0
1	1	0
0	1	1
0	1	1
1	0	1
0	0	0

```
Info: /OSCI/SystemC: Simulation stopped by user.
```

透過 Make 編譯後，執行 ./LAB 模擬的結果也符合 XOR 的行為。