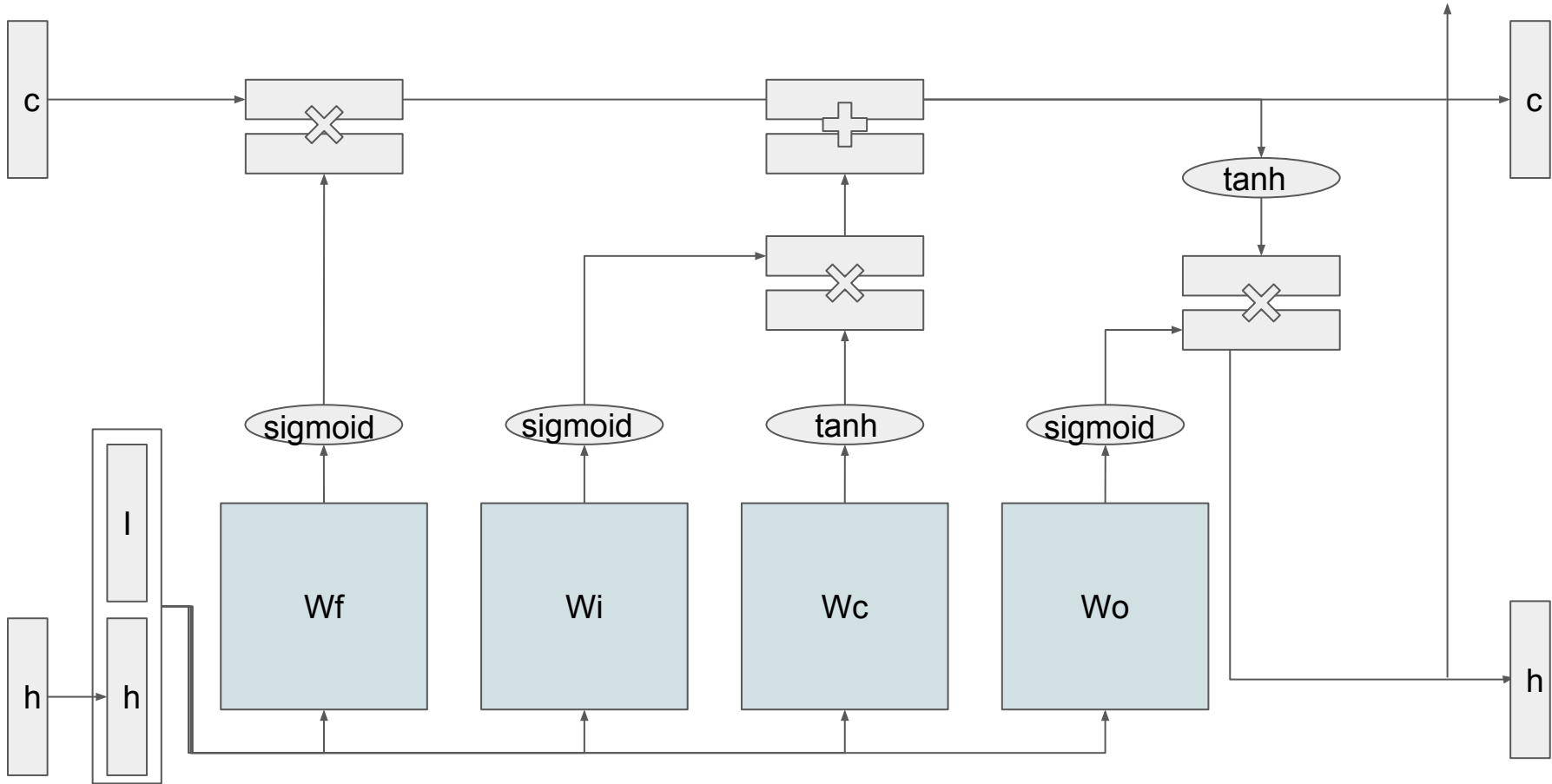


LSTM



$$\text{Output} = \text{sig}(\mathbf{W_o} * [\mathbf{l}, \mathbf{h}]) * \tanh(\text{cell})$$

$\tanh \rightarrow$  cell 값을 -1 ~1 범위로 스케일링 하는 역할

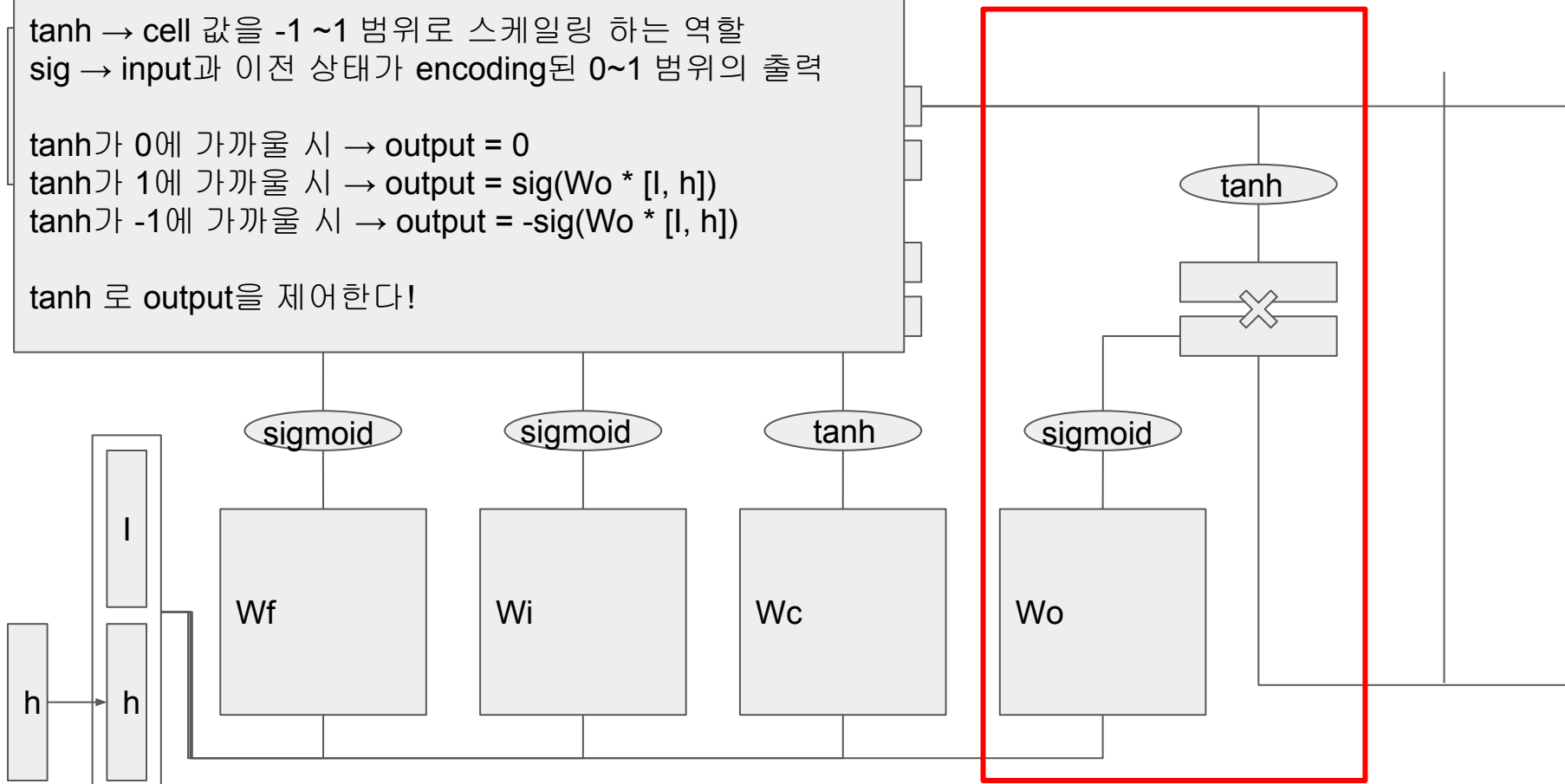
$\text{sig} \rightarrow$  input과 이전 상태가 encoding된 0~1 범위의 출력

$\tanh$ 가 0에 가까울 시  $\rightarrow \text{output} = 0$

$\tanh$ 가 1에 가까울 시  $\rightarrow \text{output} = \text{sig}(\mathbf{W_o} * [\mathbf{l}, \mathbf{h}])$

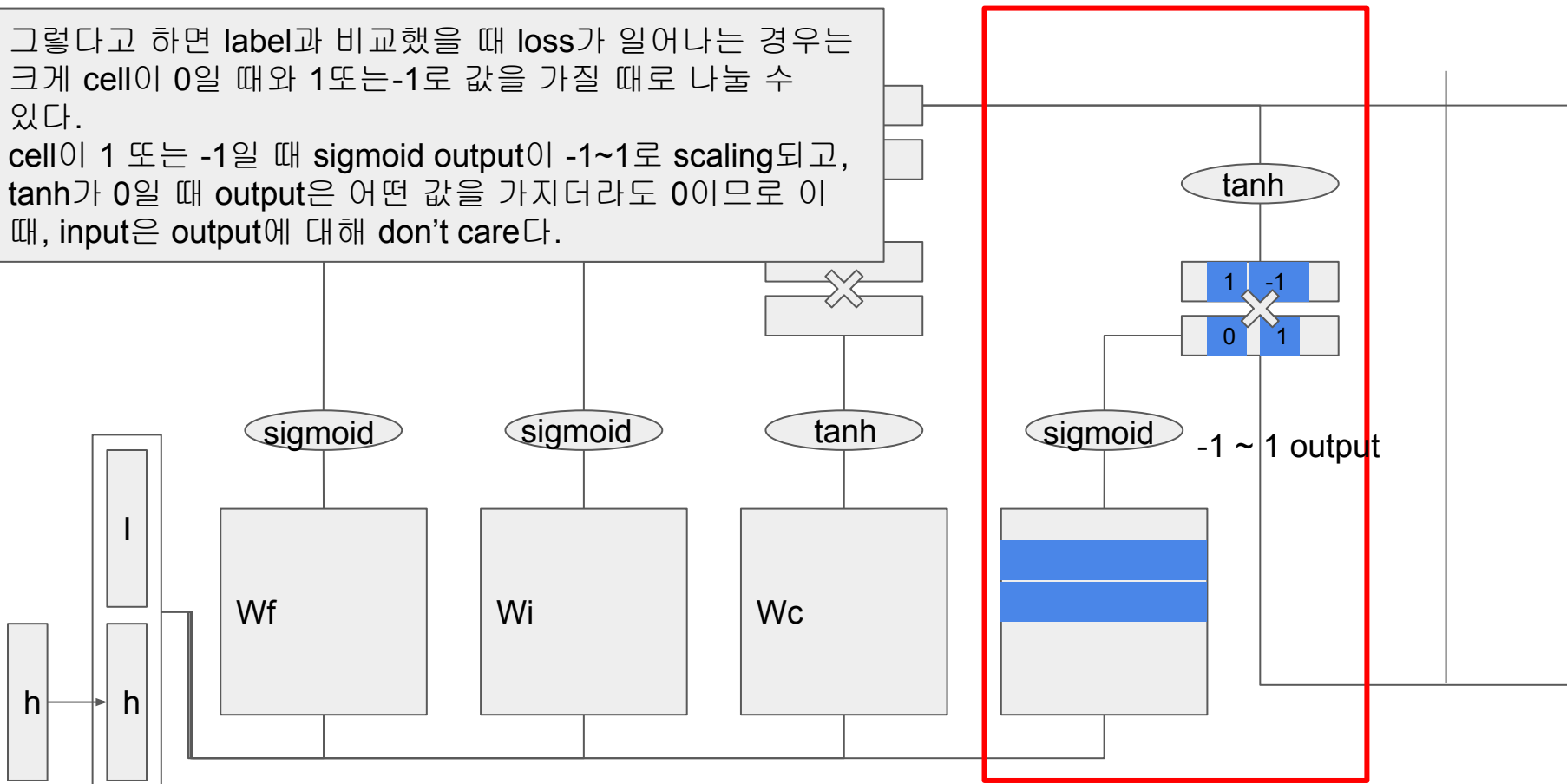
$\tanh$ 가 -1에 가까울 시  $\rightarrow \text{output} = -\text{sig}(\mathbf{W_o} * [\mathbf{l}, \mathbf{h}])$

$\tanh$  로 output을 제어한다!

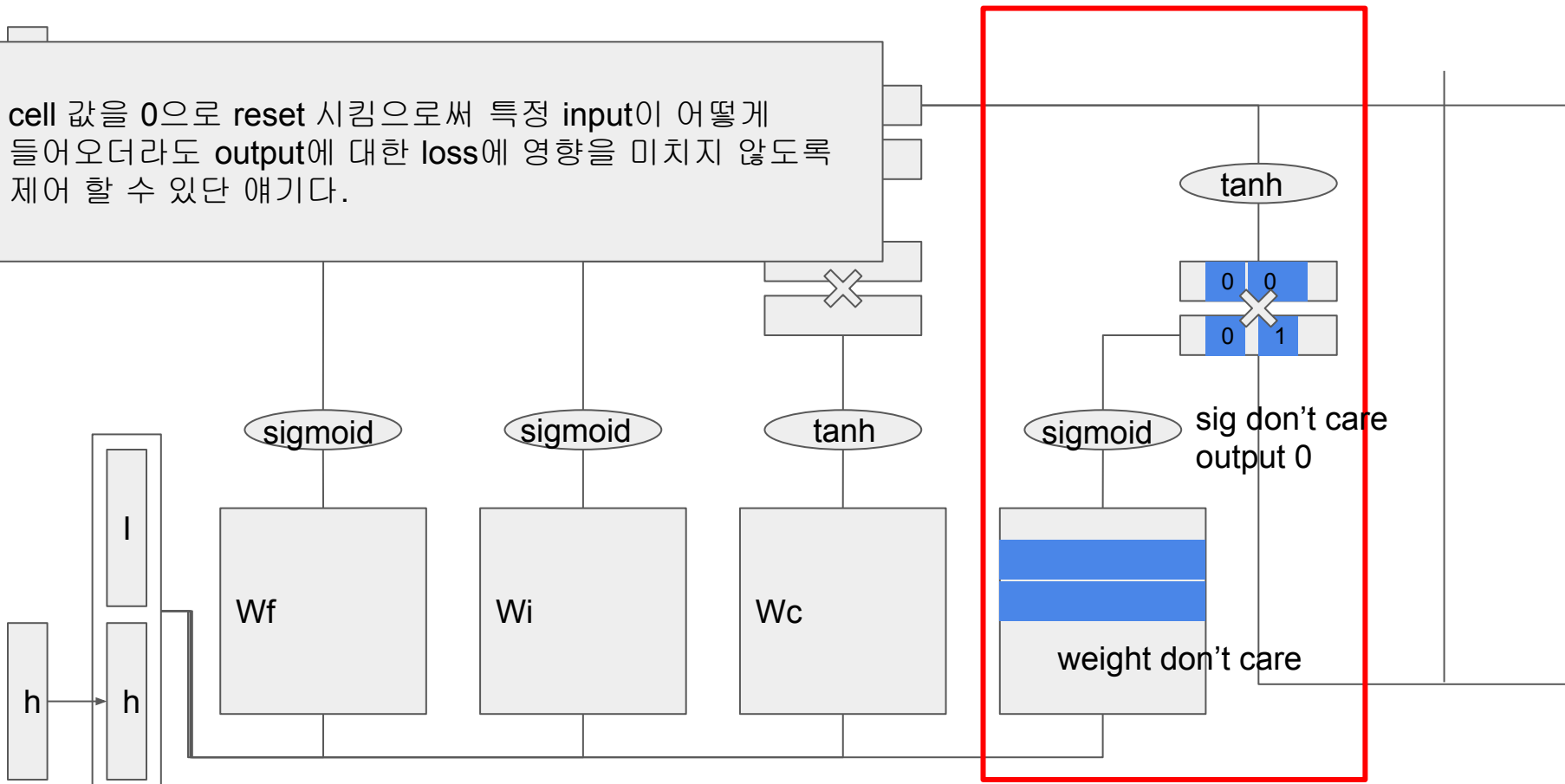


그렇다고 하면 label과 비교했을 때 loss가 일어나는 경우는 크게 cell이 0일 때와 1 또는 -1로 값을 가질 때로 나눌 수 있다.

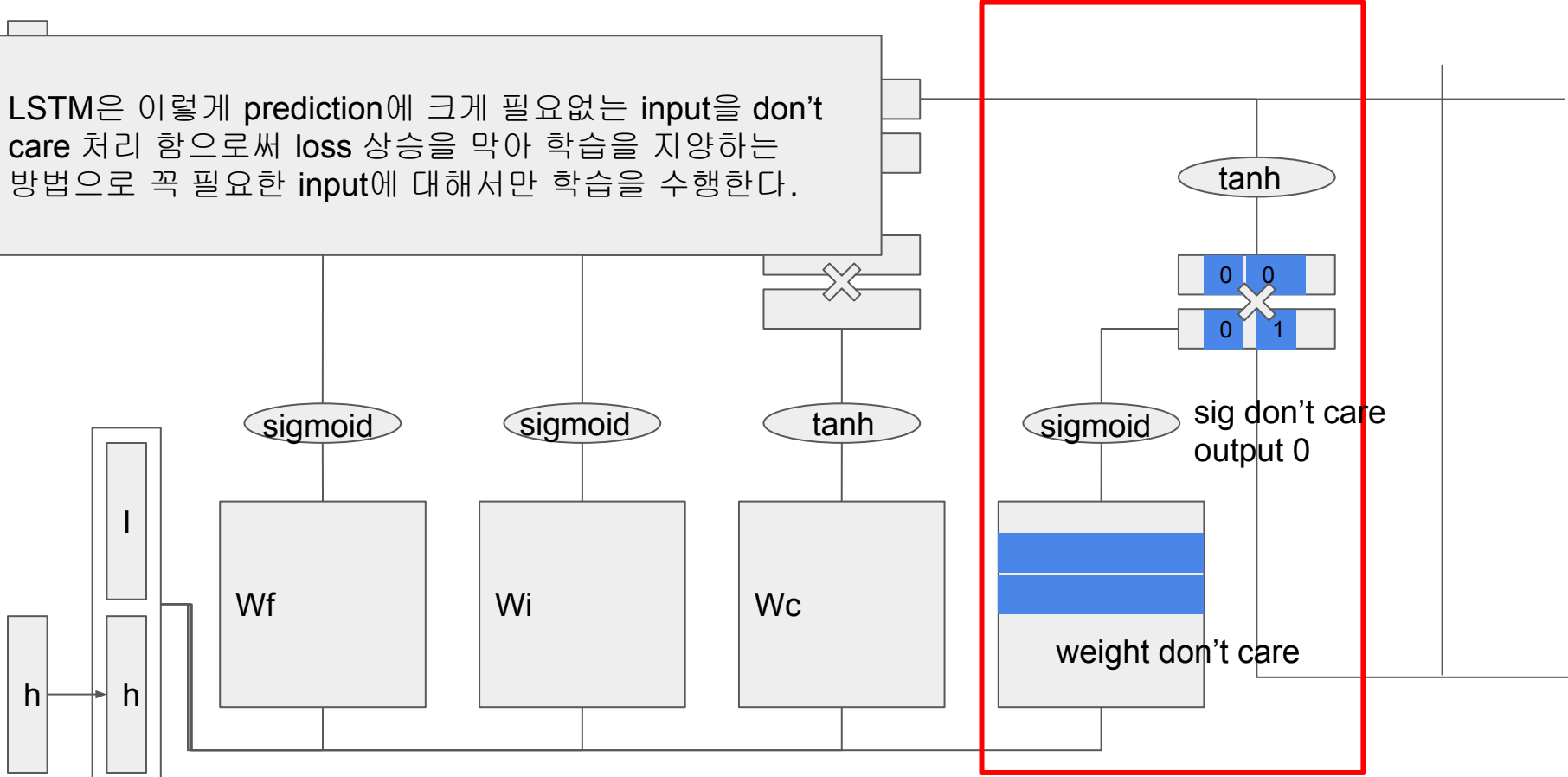
cell이 1 또는 -1일 때 sigmoid output이 -1~1로 scaling되고, tanh가 0일 때 output은 어떤 값을 가지더라도 0이므로 이 때, input은 output에 대해 don't care다.



cell 값을 0으로 reset 시킴으로써 특정 input이 어떻게 들어오더라도 output에 대한 loss에 영향을 미치지 않도록 제어 할 수 있단 얘기다.



LSTM은 이렇게 prediction에 크게 필요없는 input을 don't care 처리 함으로써 loss 상승을 막아 학습을 지양하는 방법으로 꼭 필요한 input에 대해서만 학습을 수행한다.



Memory Process

Label

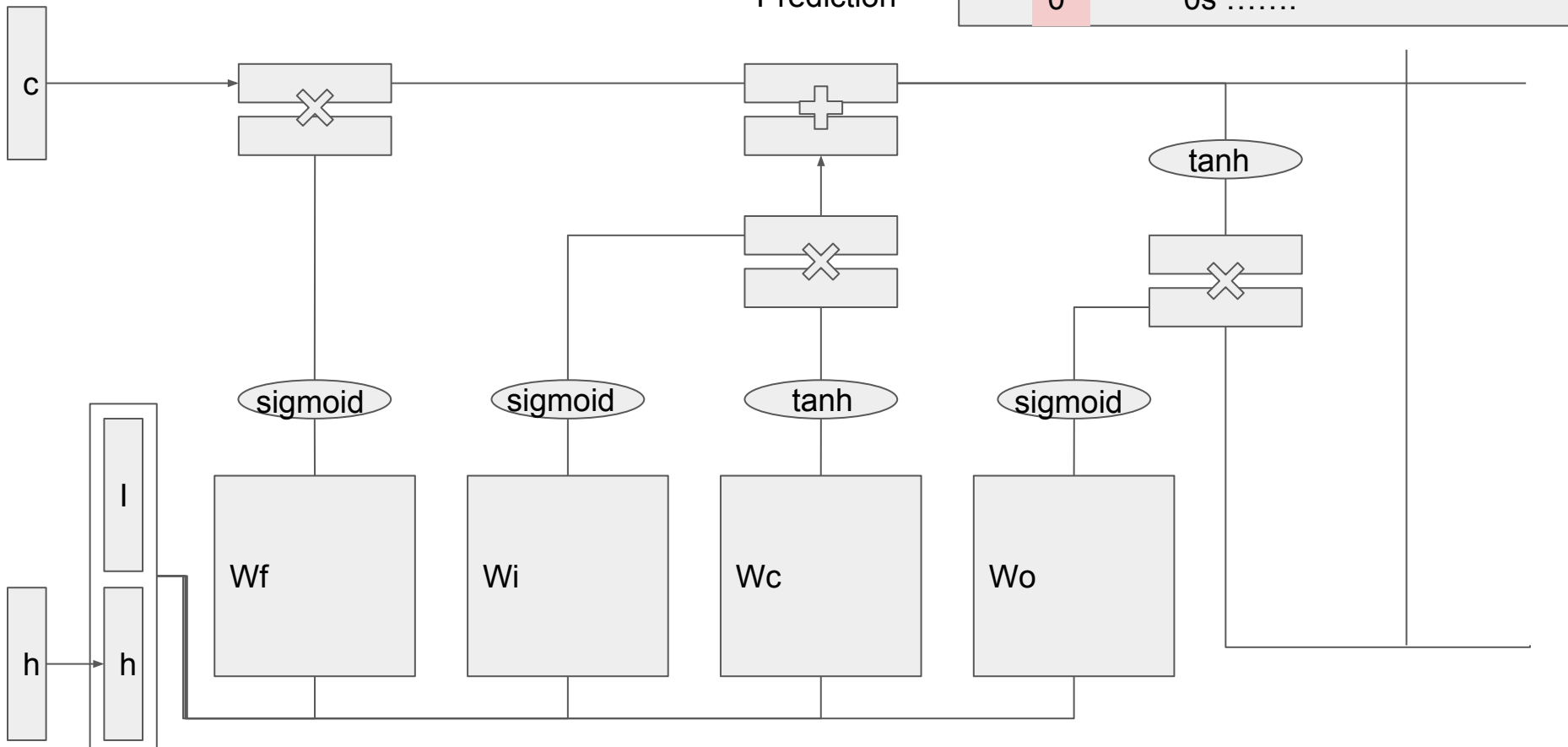
1

0s .....

Prediction

0

0s .....



Memory Process

Label

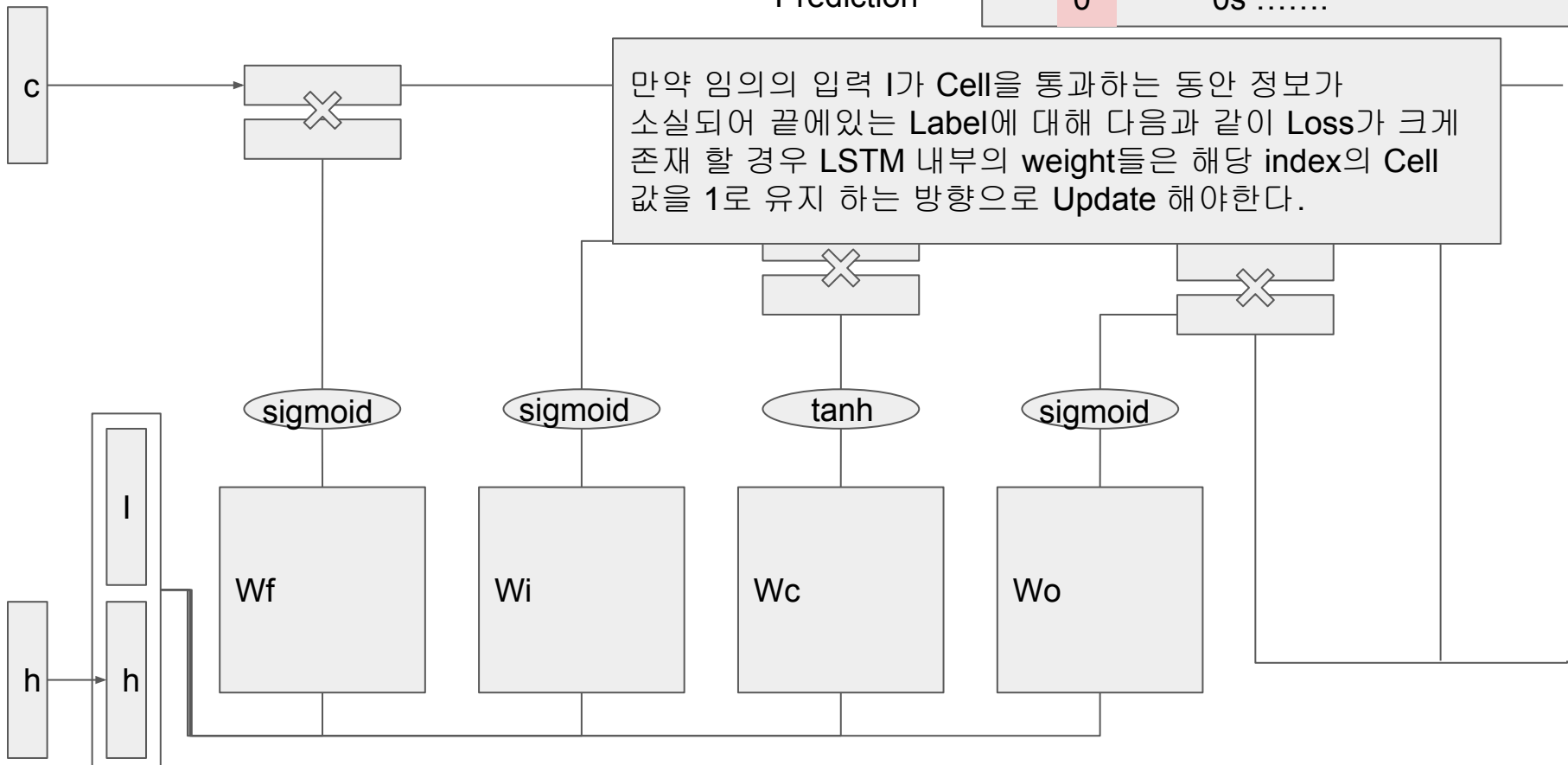
1

0s .....

Prediction

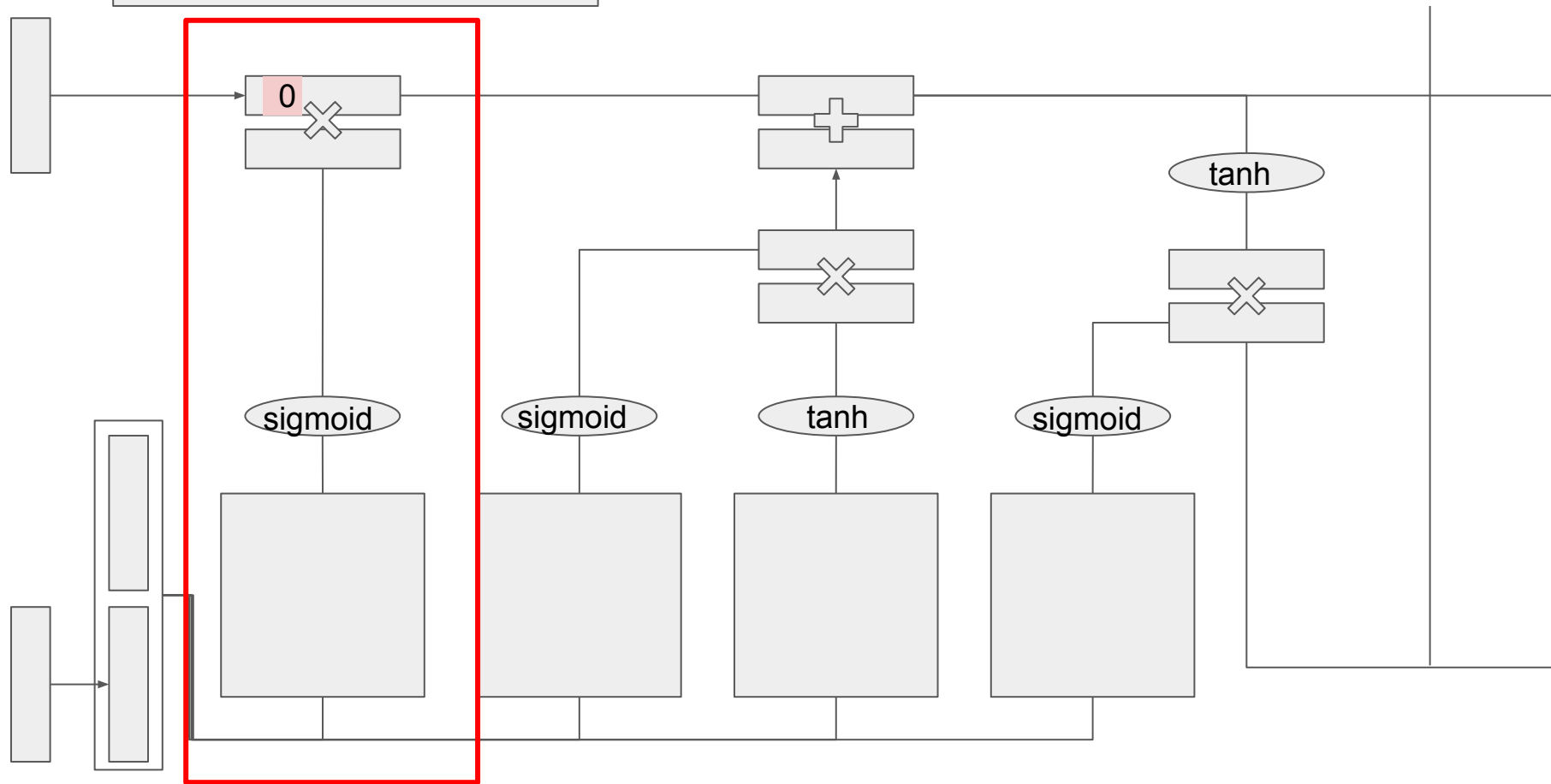
0

0s .....

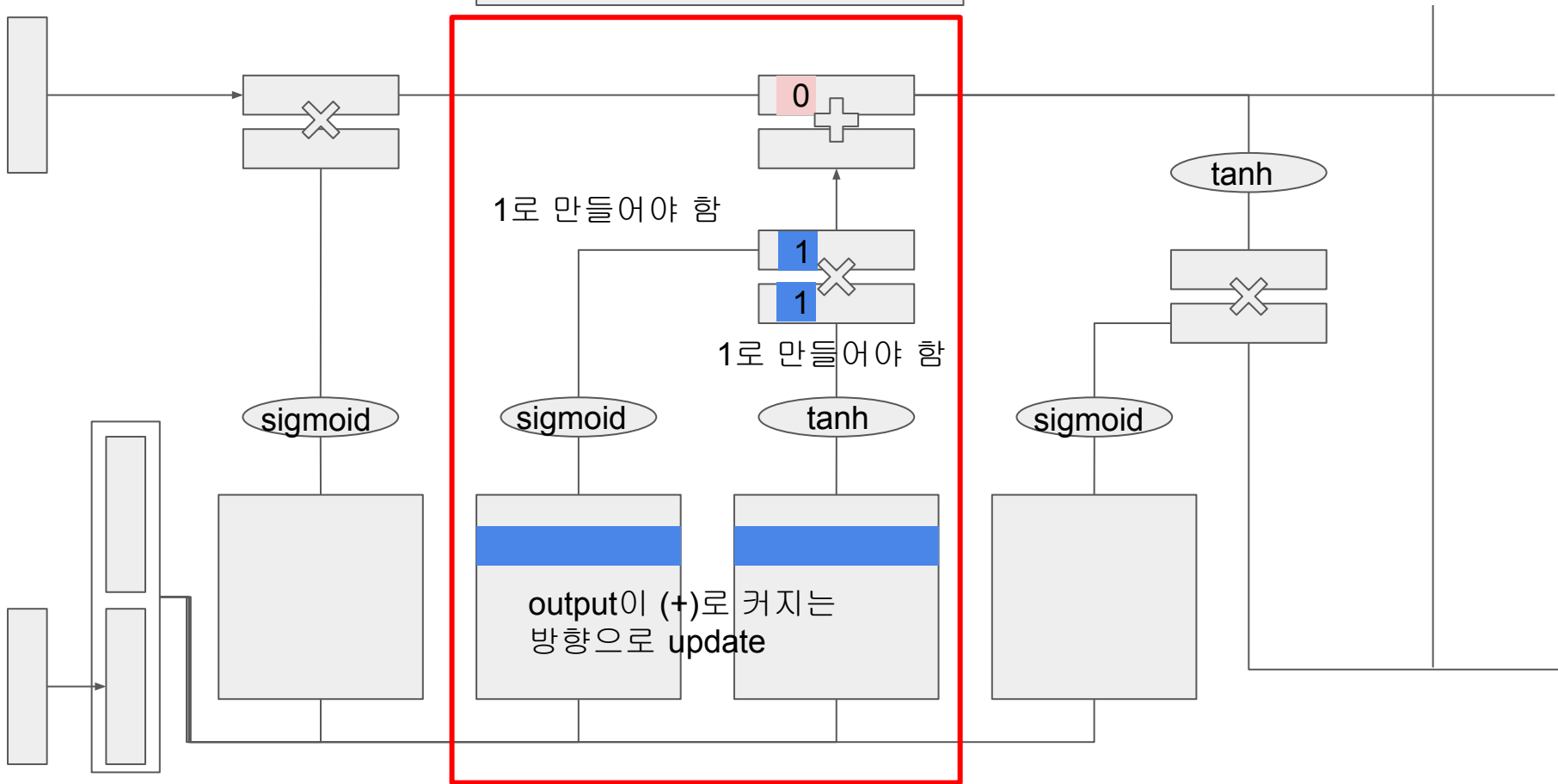


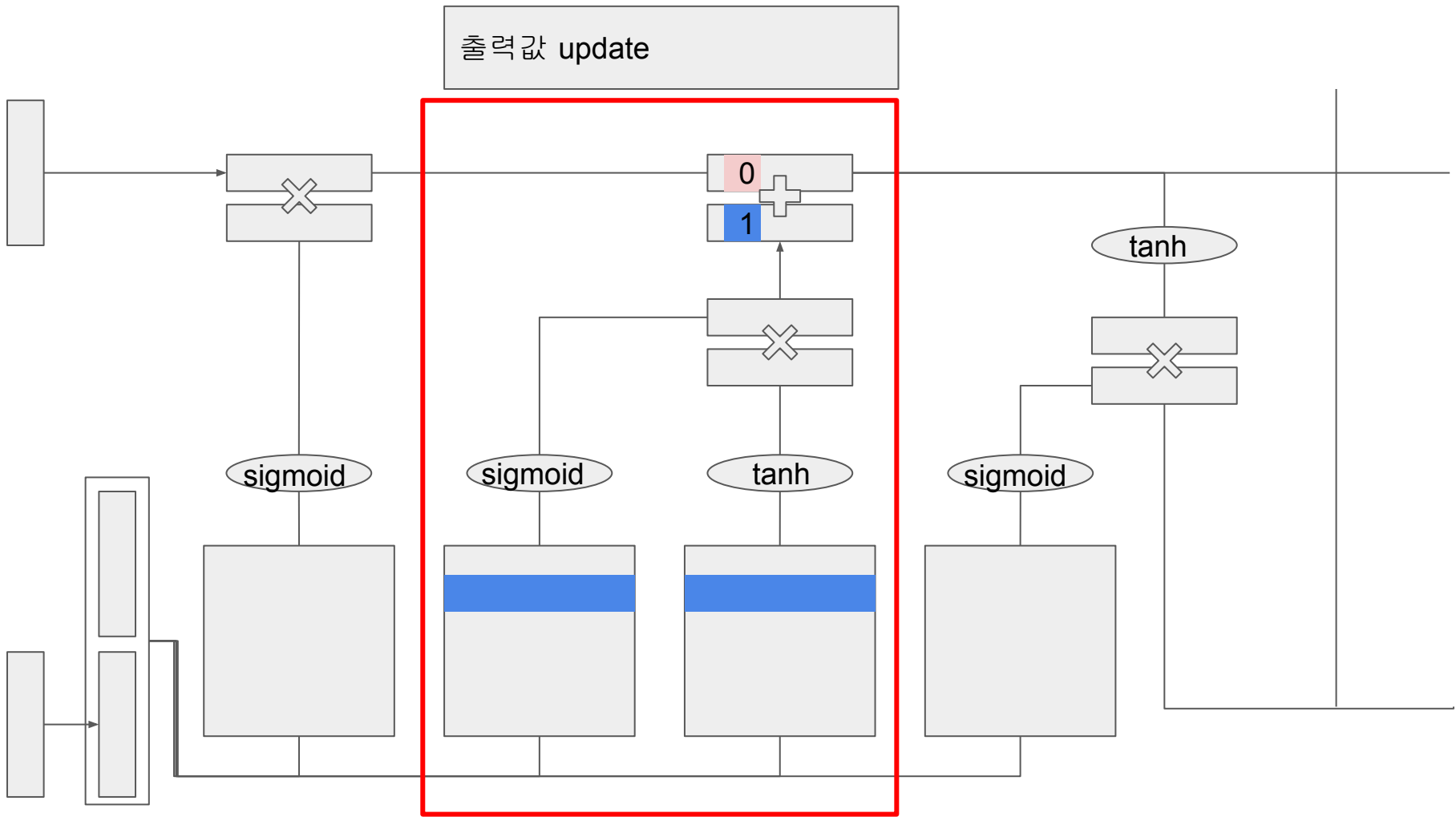


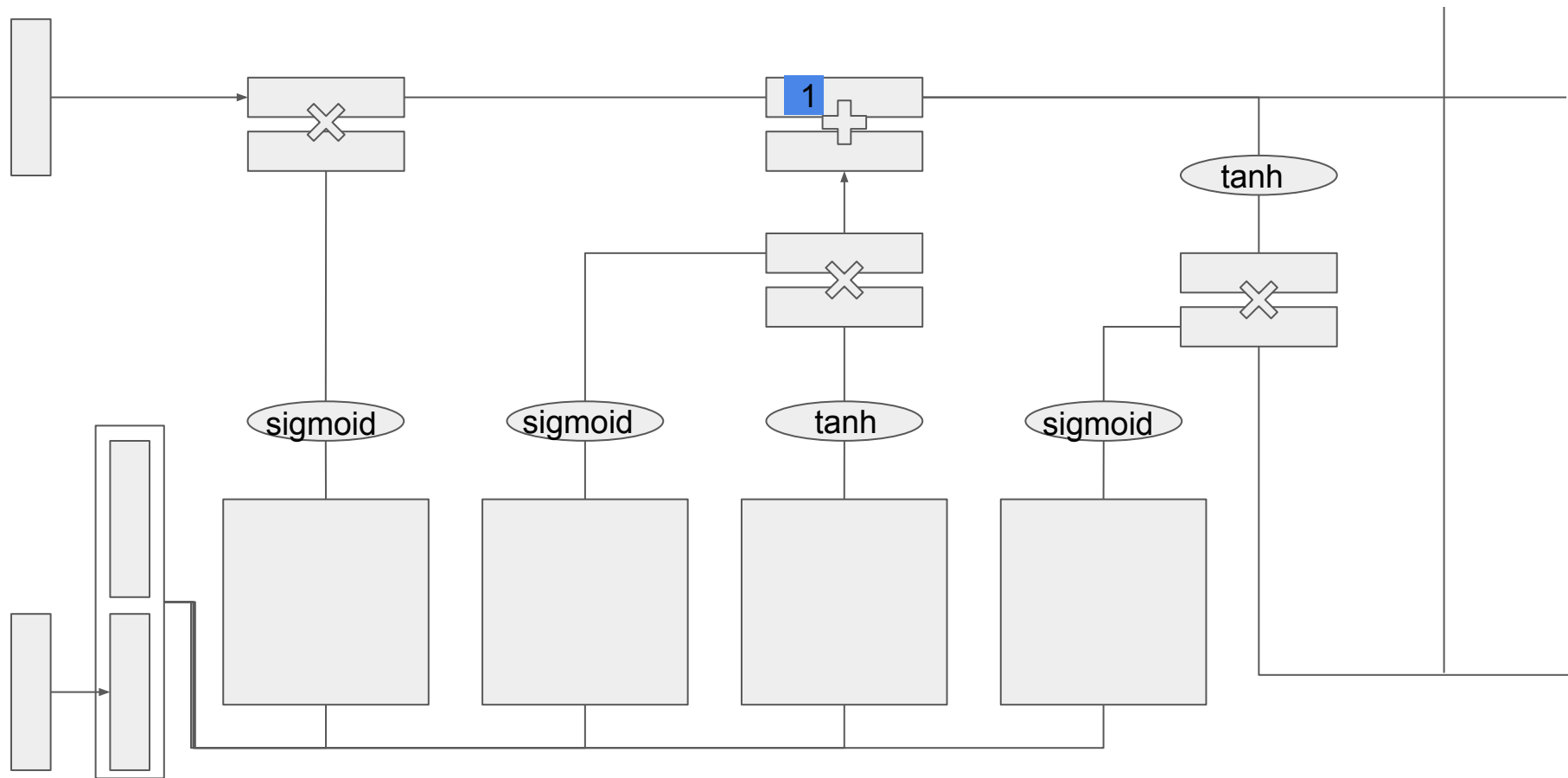
어떤 값이 오더라도 Cell update  
불가 → don't care

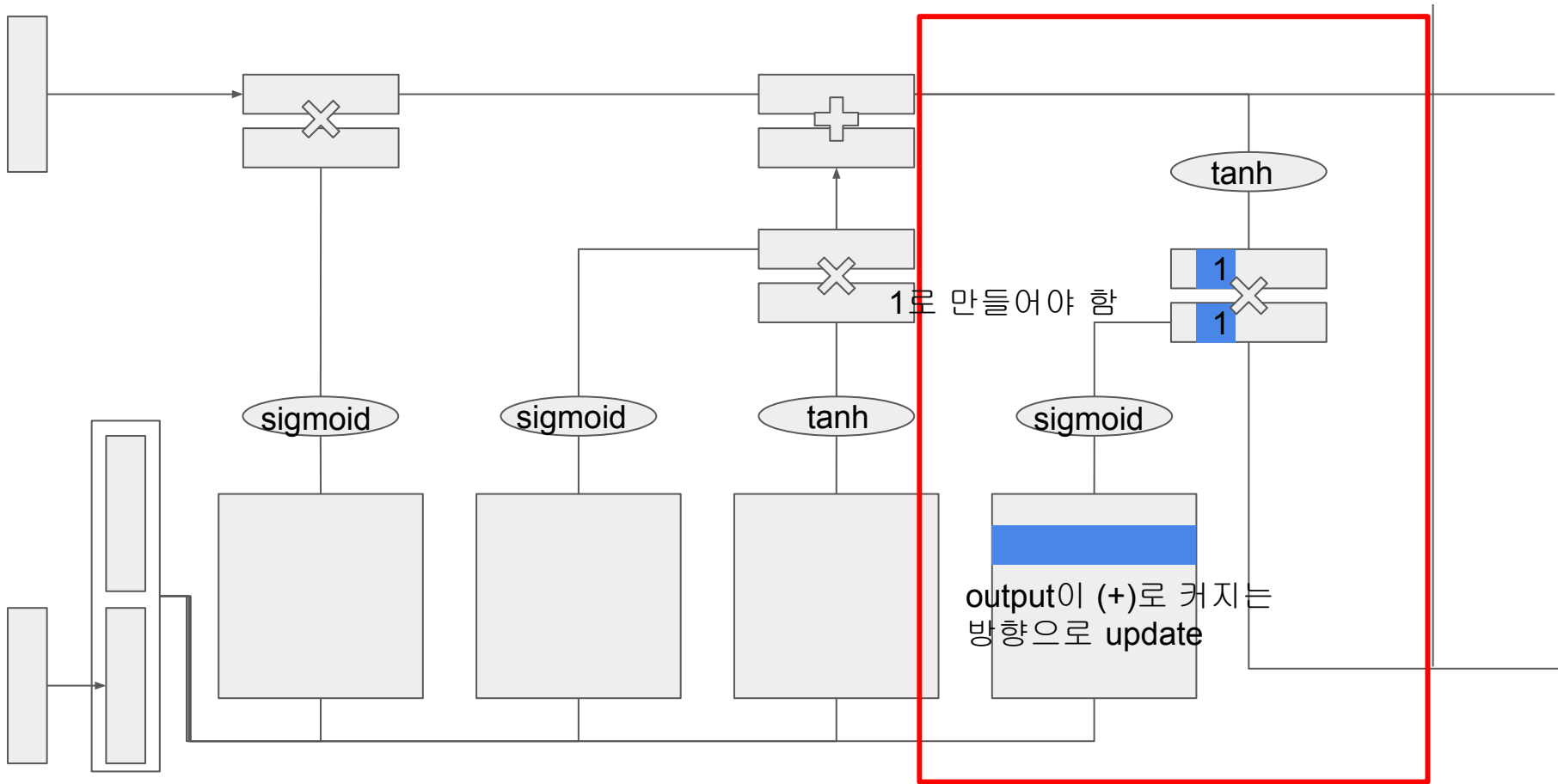


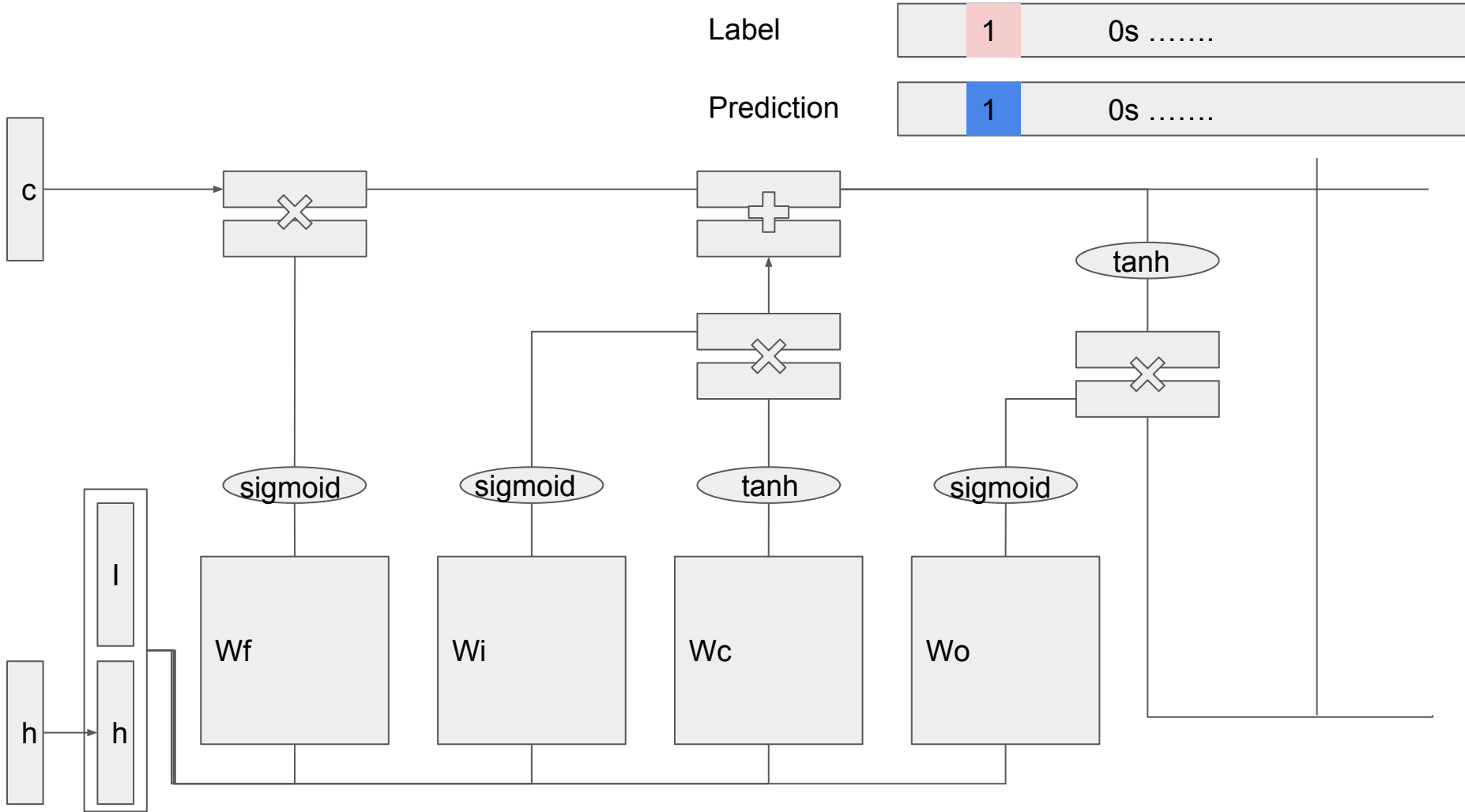
어떤 값이 오더라도 Cell update  
불가 → don't care











Label

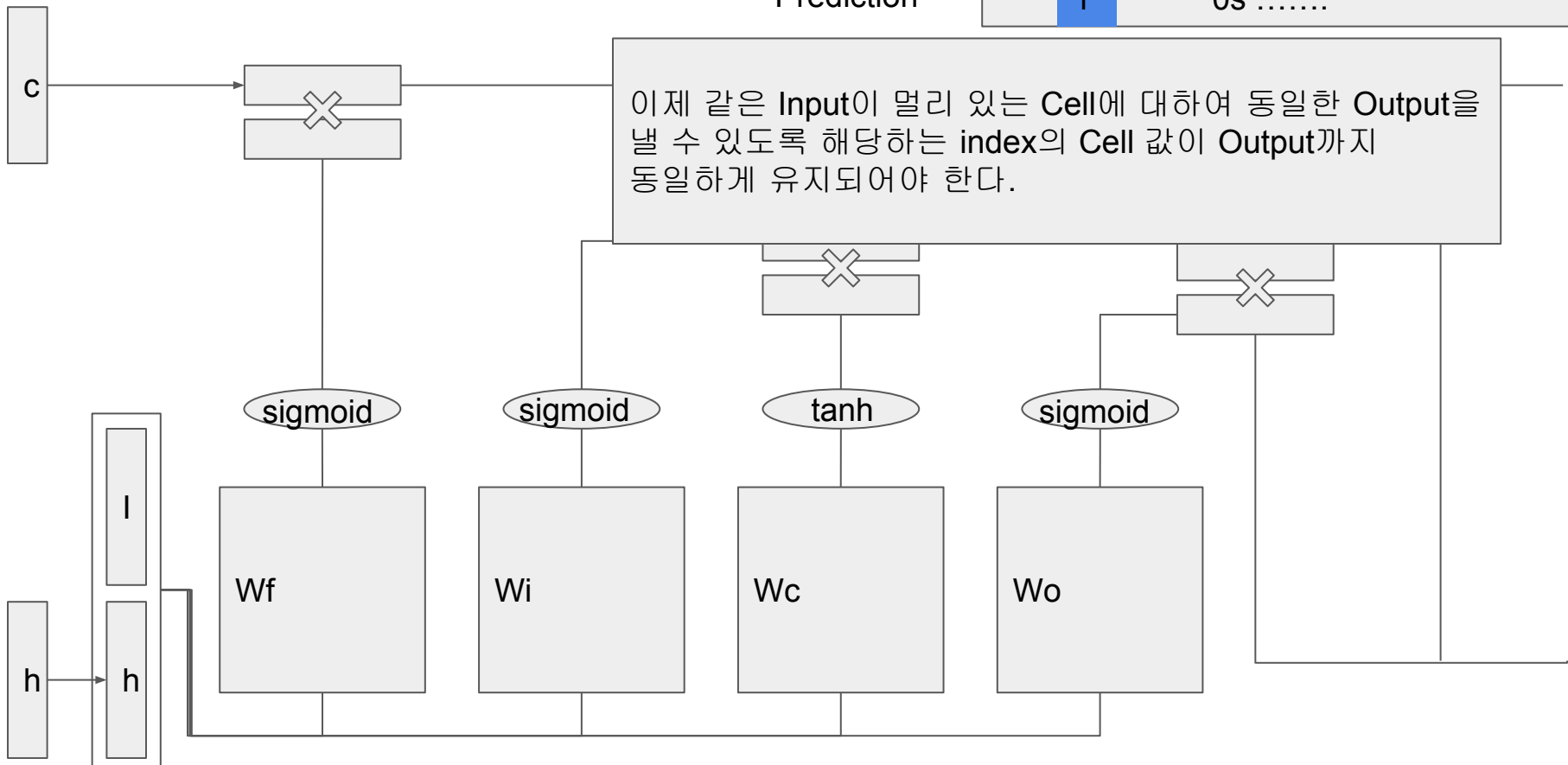
1

0s .....

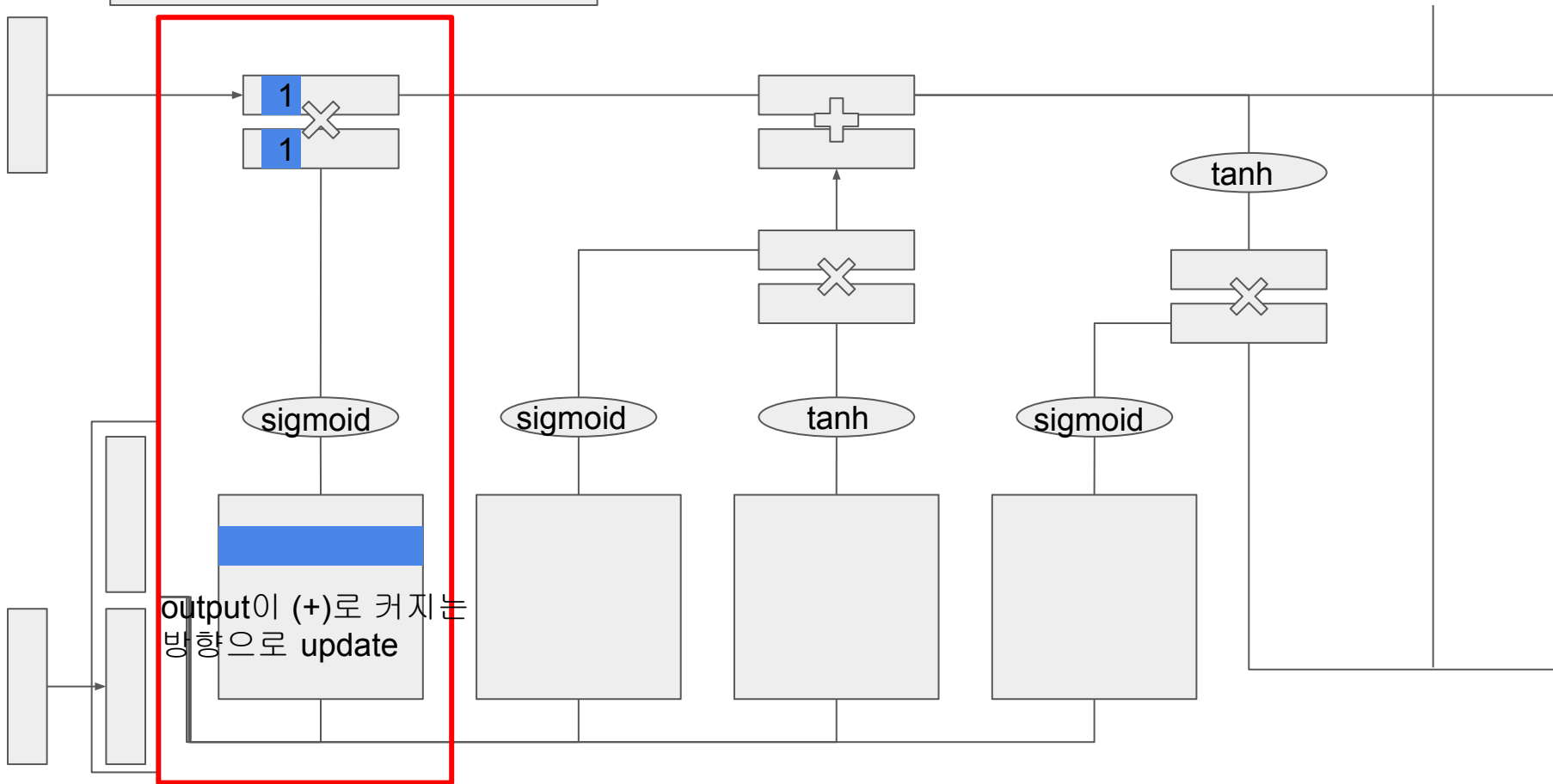
Prediction

1

0s .....

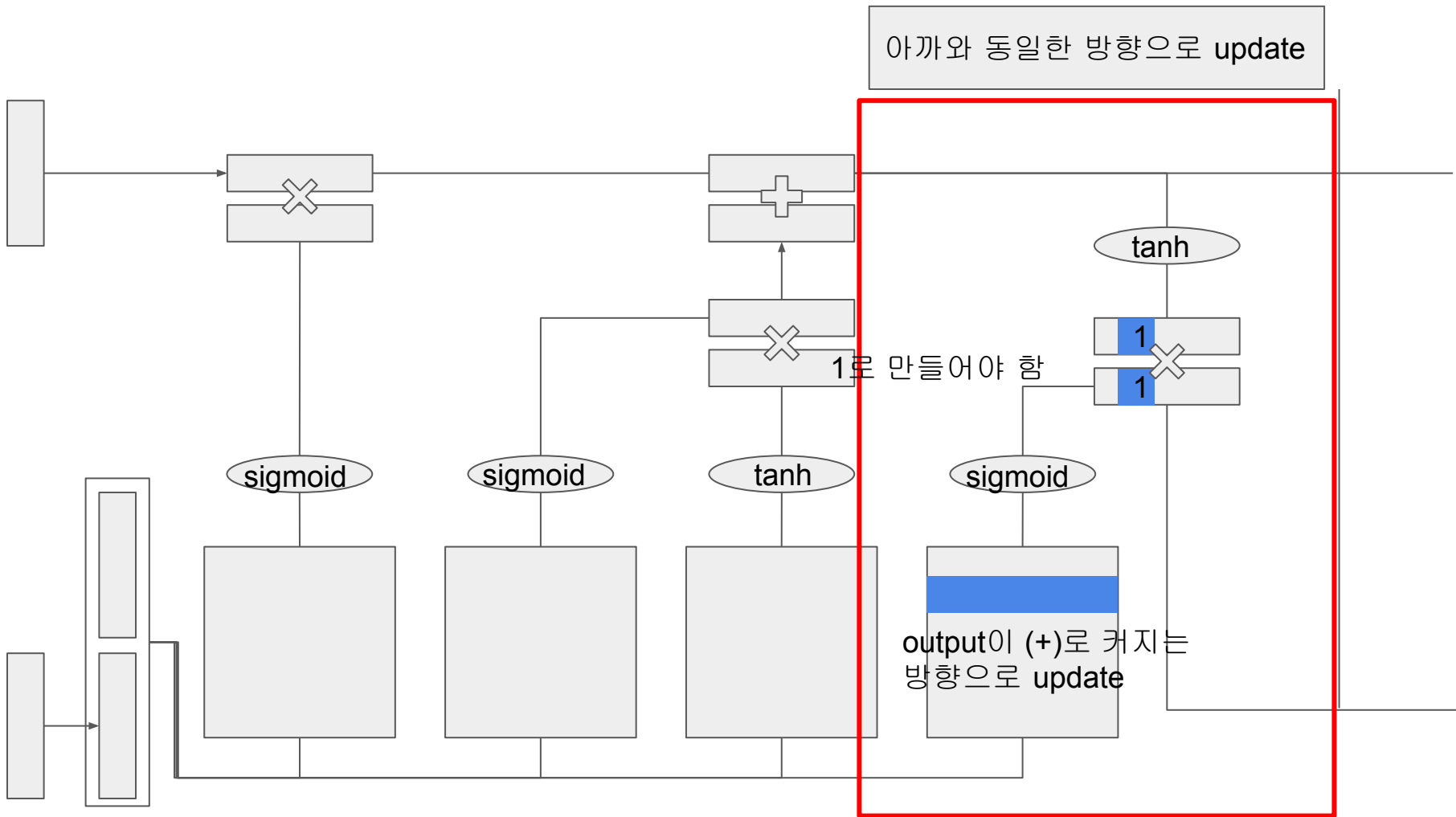


정보를 유지해야 하므로 forget gate disable









같은 방법으로 해당 Labeled output cell까지 반복  
forget gate → output이 (+)가 되는 방향으로 update  
input gate → output이 (+)가 되는 방향으로 update

Label

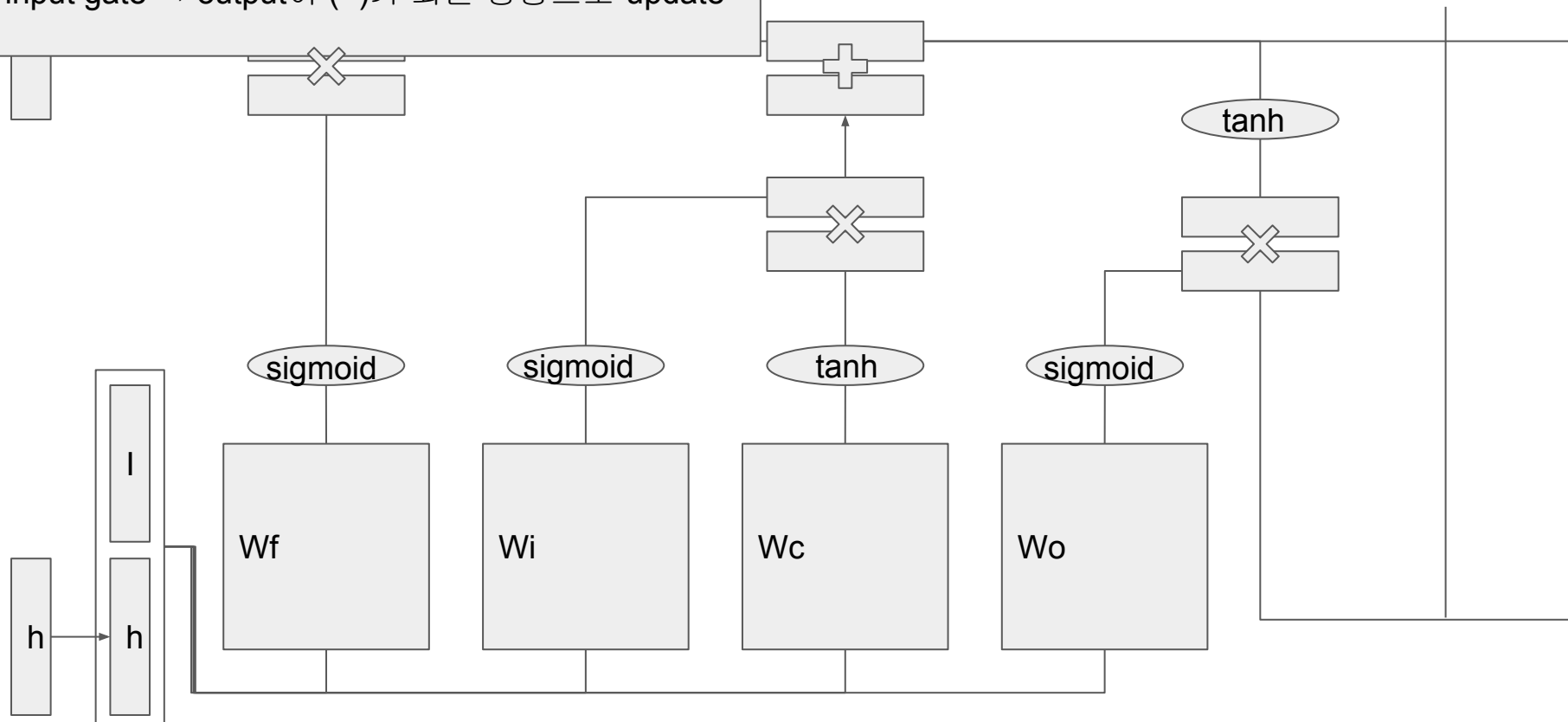
1

0s .....

Prediction

1

0s .....



Forget Process

Label

1

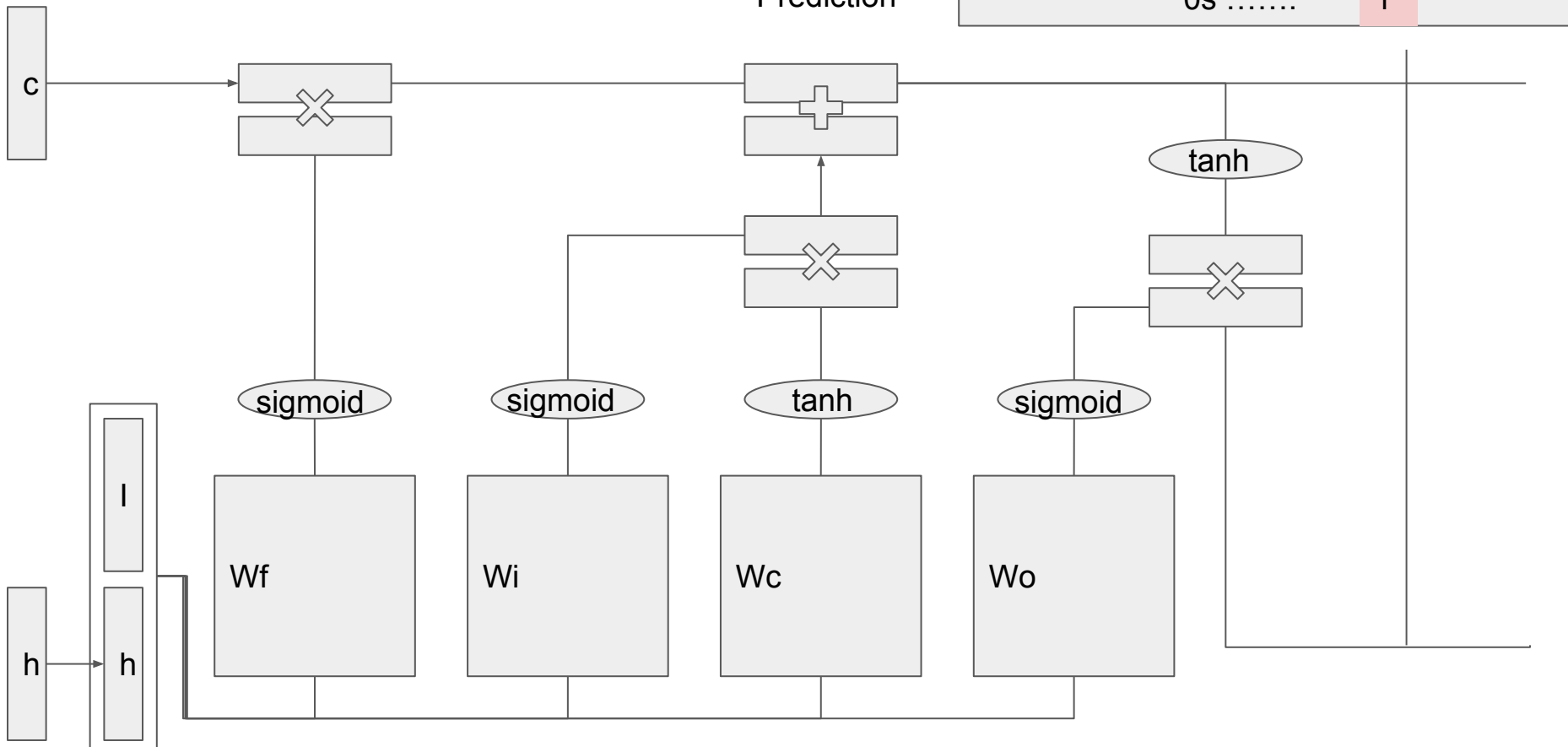
0s .....

0

Prediction

0s .....

1



Label

1

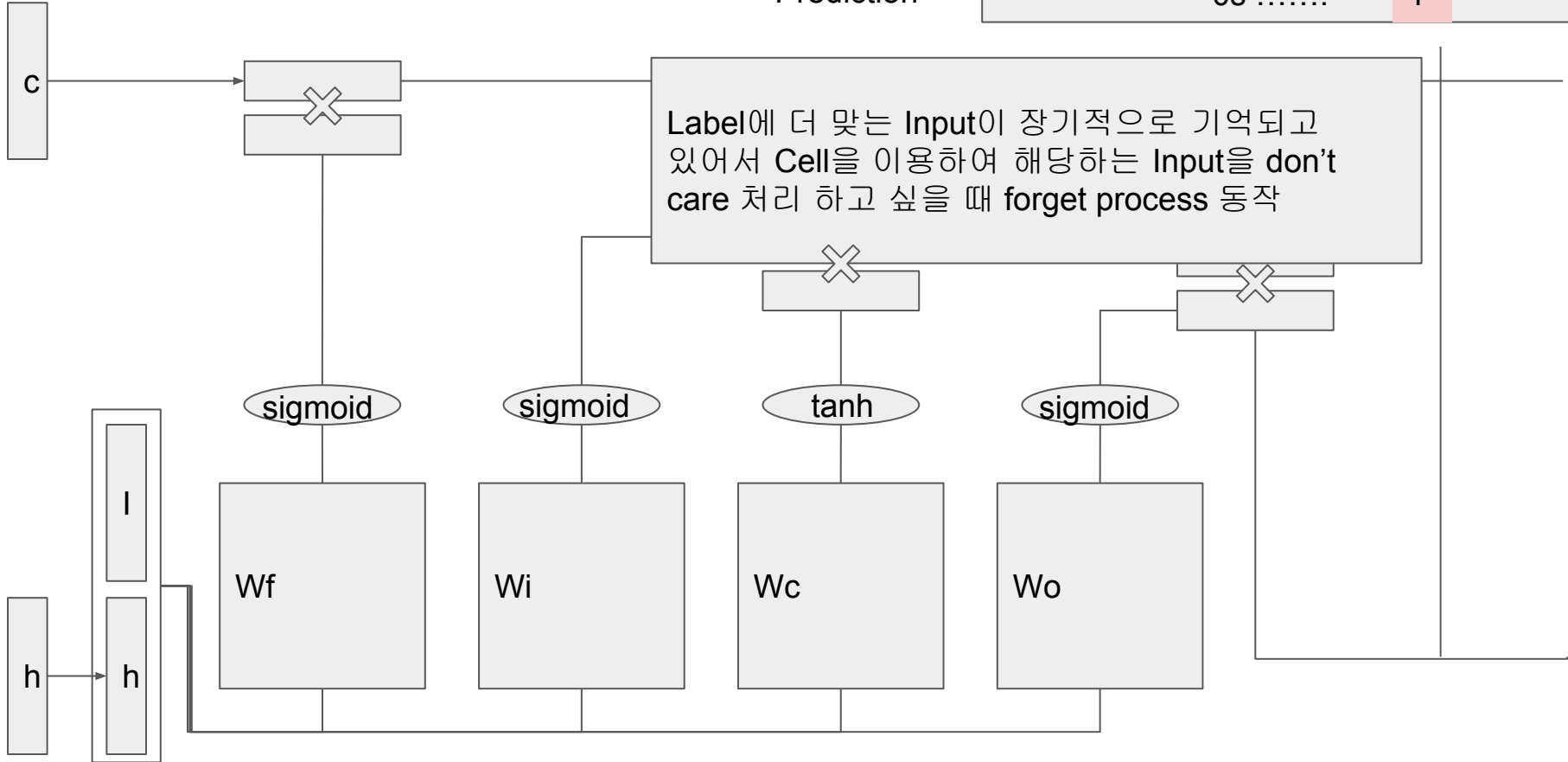
0s .....

0

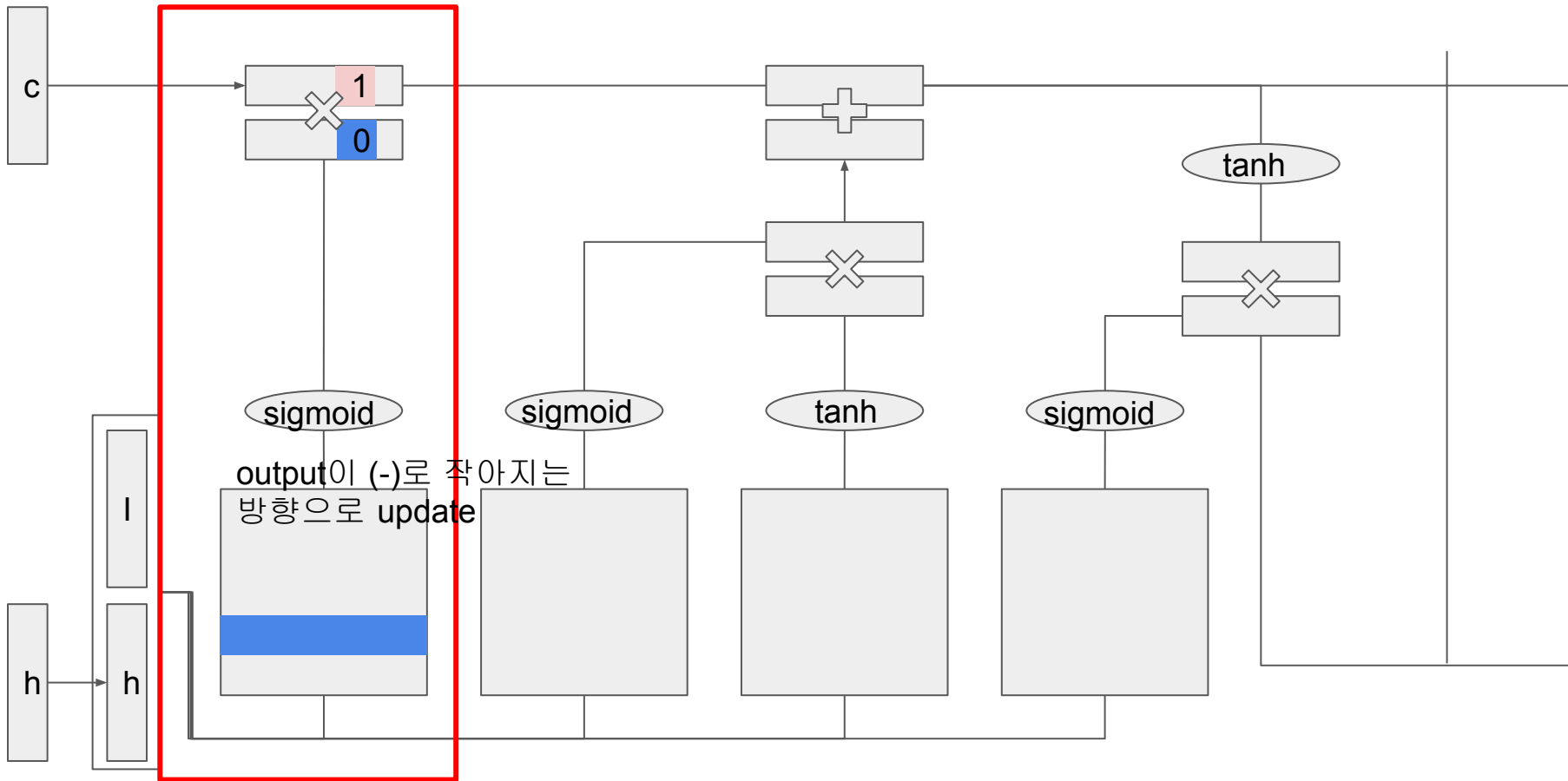
Prediction

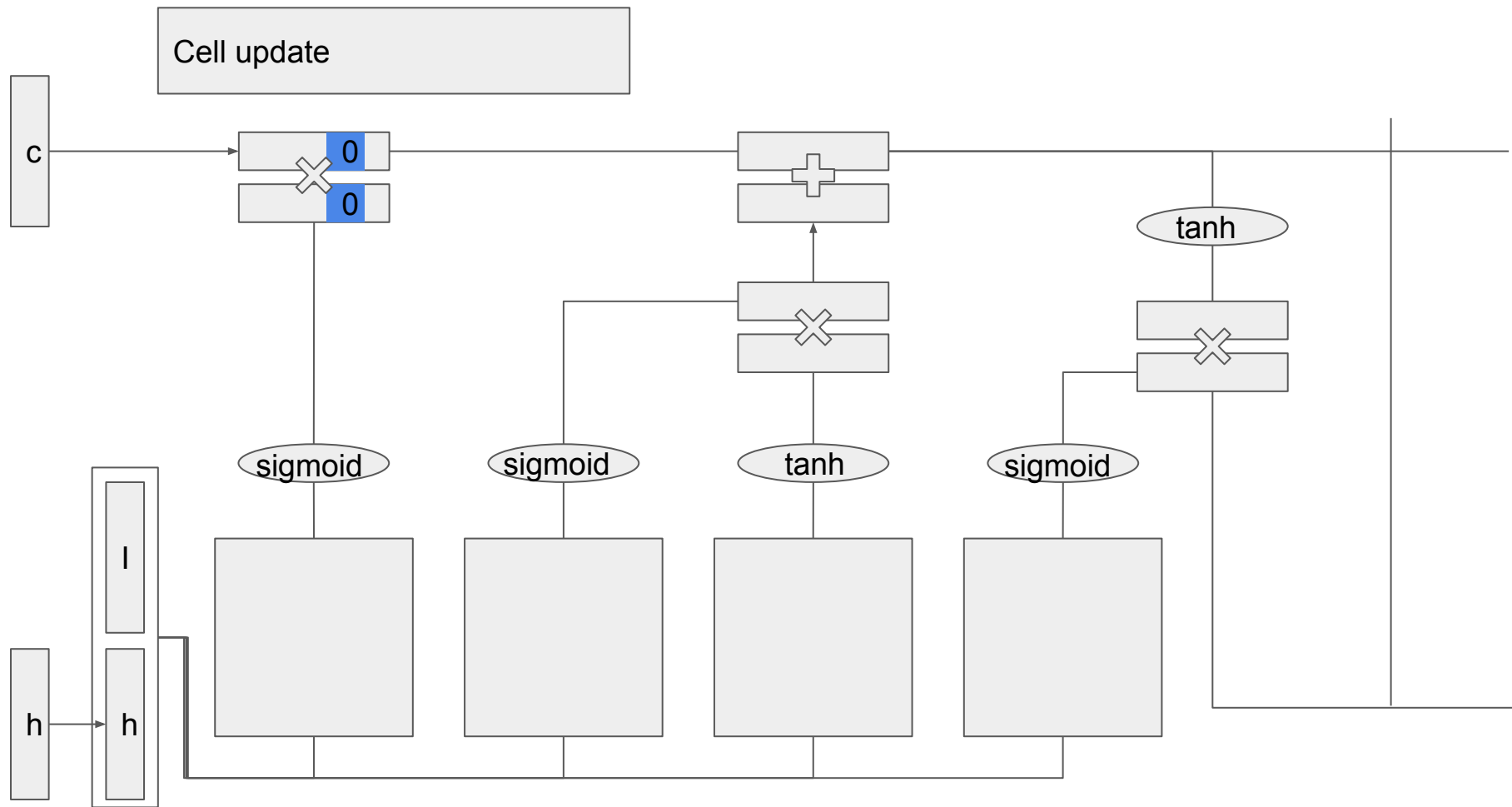
0s .....

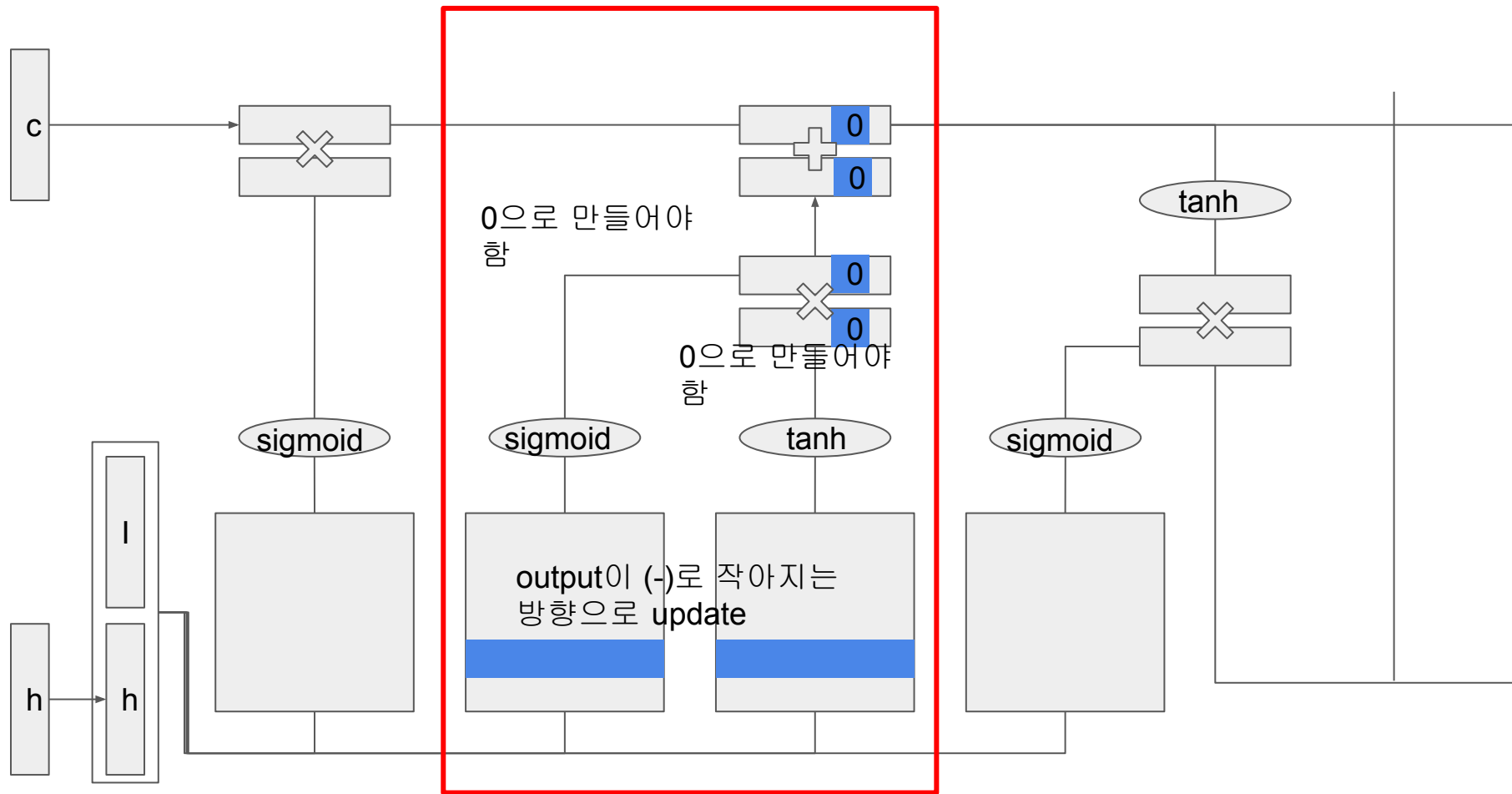
1



정보를 지워야 하므로 forget  
gate enable



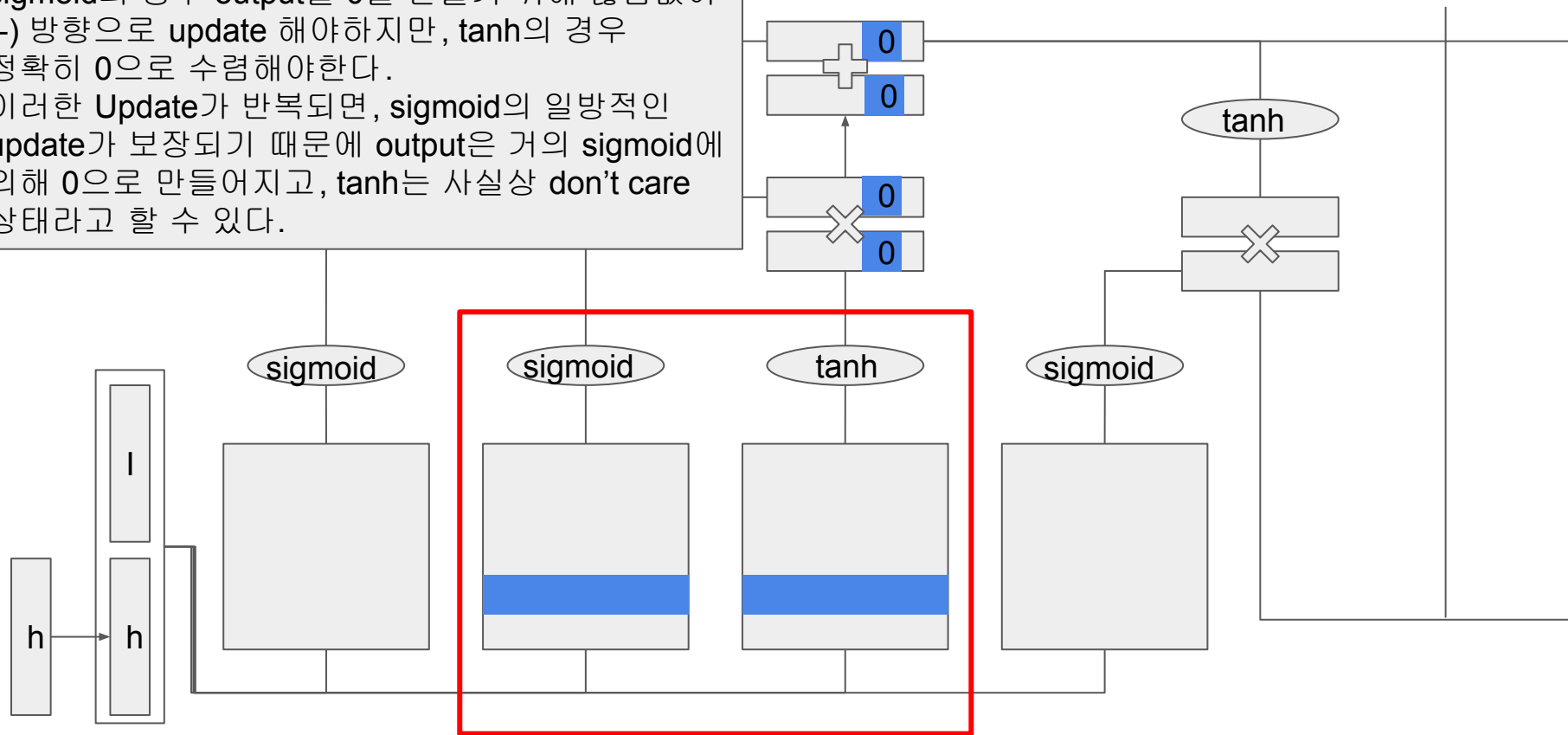






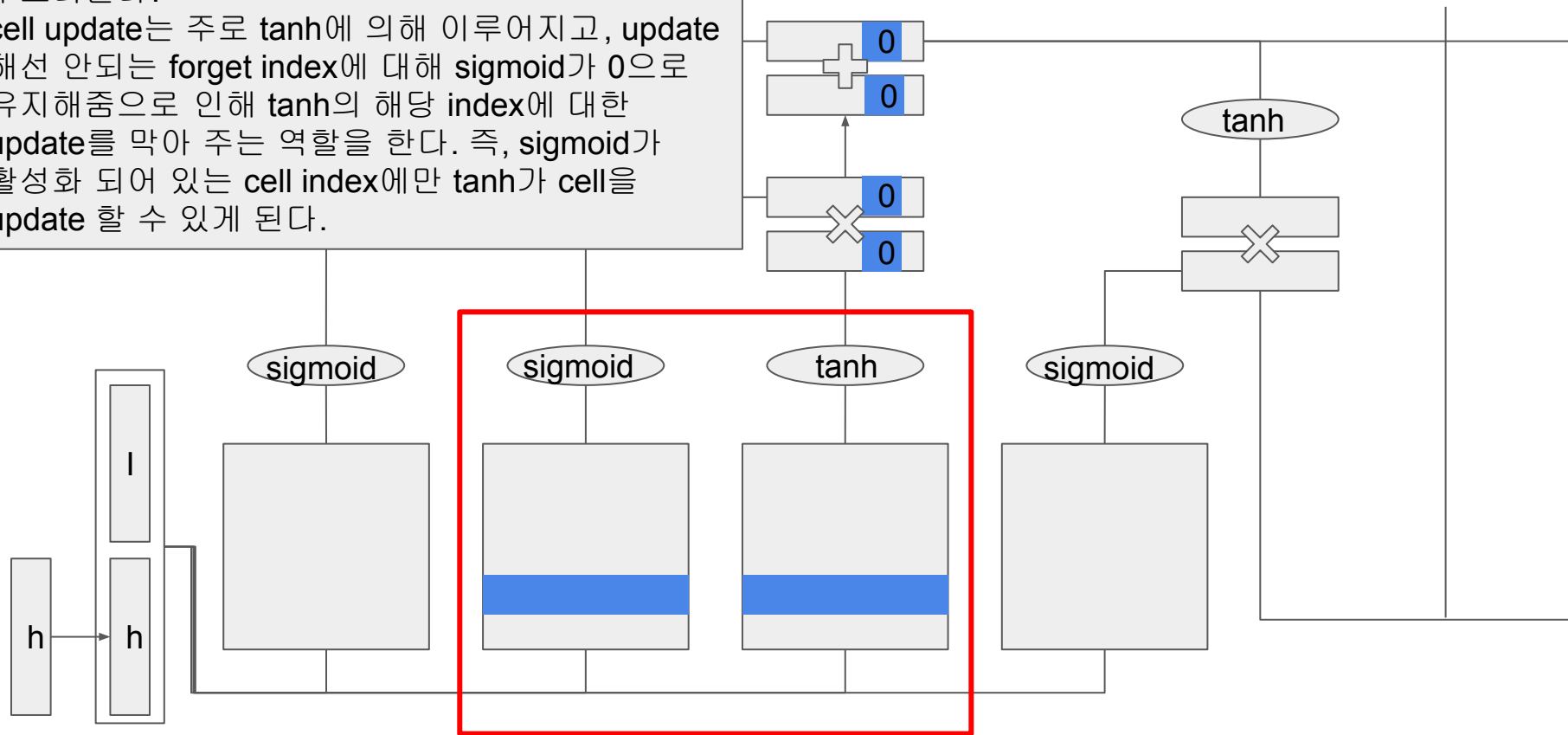
sigmoid의 경우 output을 0을 만들기 위해 끊임없이 (-) 방향으로 update 해야하지만, tanh의 경우 정확히 0으로 수렴해야한다.

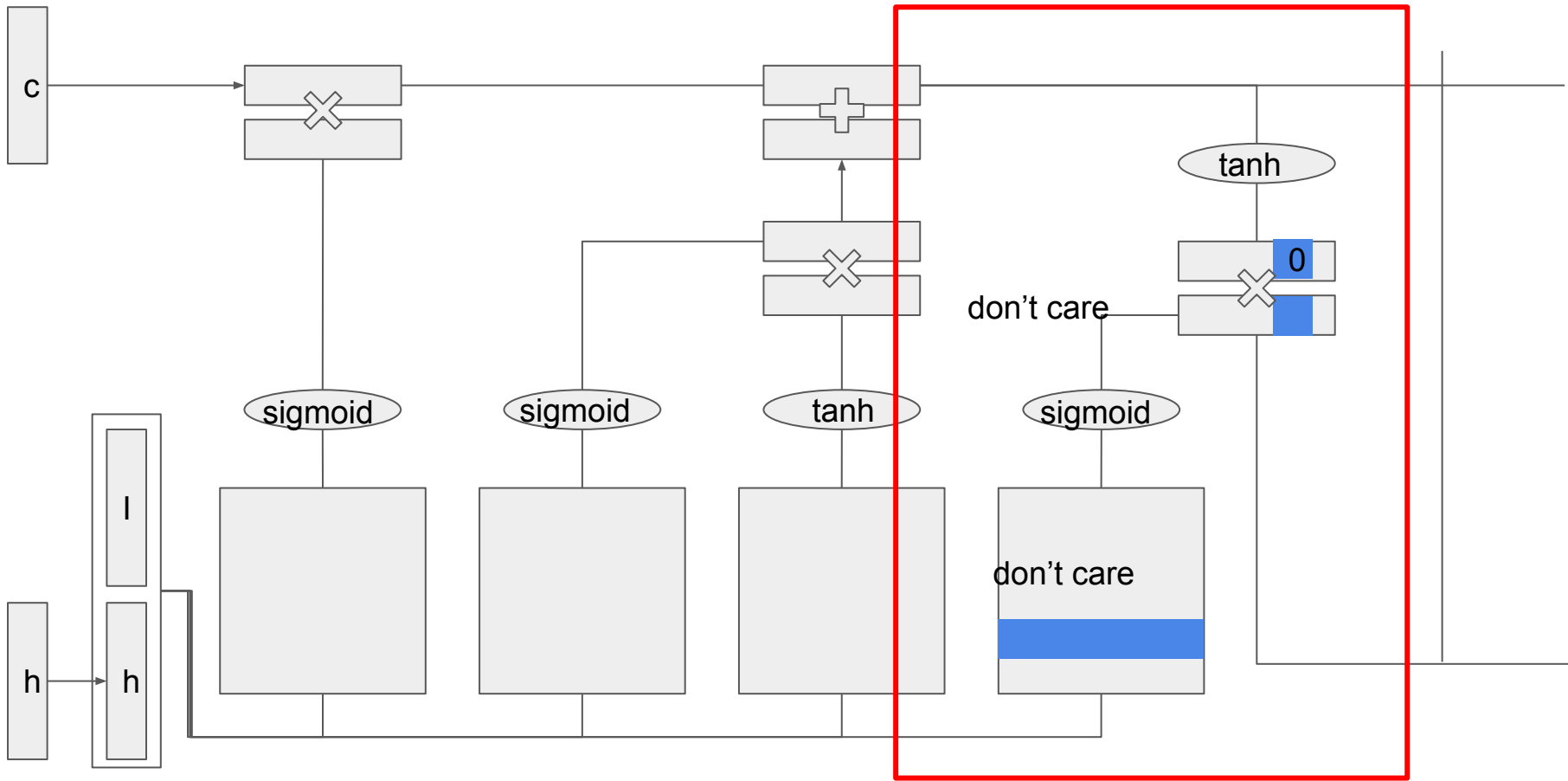
이러한 Update가 반복되면, sigmoid의 일방적인 update가 보장되기 때문에 output은 거의 sigmoid에 의해 0으로 만들어지고, tanh는 사실상 don't care 상태라고 할 수 있다.

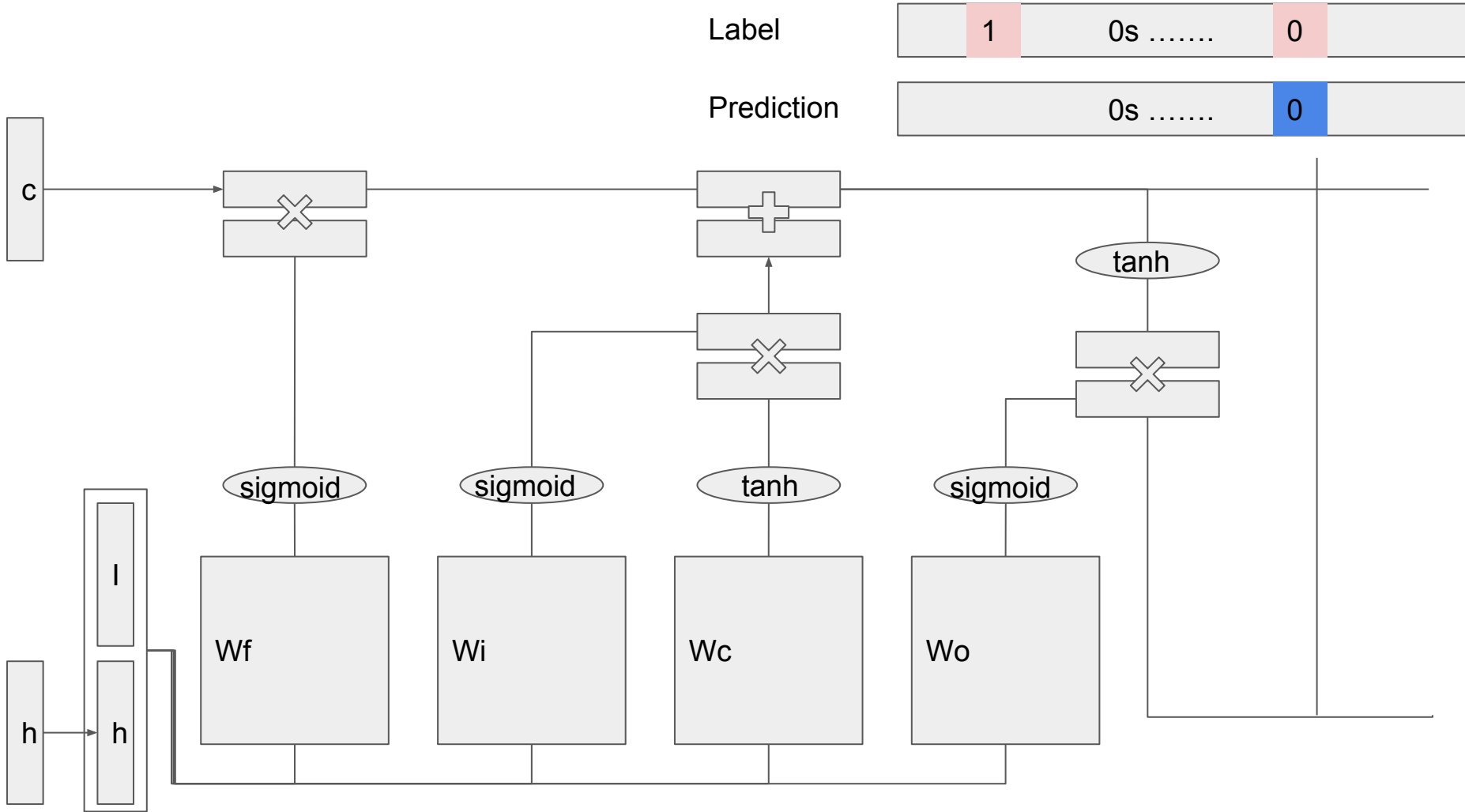


이러한 부분에서 **sigmoid**와 **tanh**의 역할이 두드러진다.

**cell update**는 주로 **tanh**에 의해 이루어지고, **update** 해선 안되는 **forget index**에 대해 **sigmoid**가 0으로 유지해줌으로 인해 **tanh**의 해당 **index**에 대한 **update**를 막아 주는 역할을 한다. 즉, **sigmoid**가 활성화 되어 있는 **cell index**에만 **tanh**가 **cell**을 **update** 할 수 있게 된다.







이제 다음부터 같은 입력이 들어올 때는 **Cell status**가 0이 되었으므로, **forget gate**는 **don't care** 상태이고,  $W_i$ 는 **sigmoid**가 **tanh**의 **cell update**를 잘 막고 있으므로 **cell** 상태를 현재와 같이 유지하여 **prediction**에 더 이상 영향을 미치지 않게 된다.

