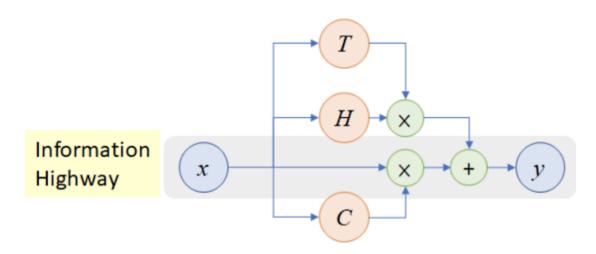
## highway network와 residual network

딥러닝 모델은 모델이 깊을수록, 즉 레이어가 많을수록 학습이 잘 되지 않는 경향 (Vanishing Gradient Problem)  $\rightarrow$  입력값이 바로 통과될 수 있는 우회 경로(입력값이 특정 레이어를 건너뛰고 다음 레이어를 갈 수 있는 지름길을 만들 수 있음)를 만든 네트워크  $\rightarrow$  highway network, residual network

## highway network

$$y = H(x, W_H) \cdot T(x, W_T) + x \cdot C(x, W_C) \ = H(x, W_H) \cdot T(x, W_T) + x \cdot (1 - T(x, W_T))$$

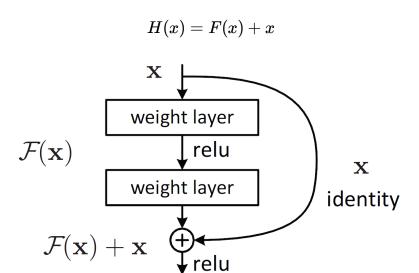


**Highway Circuit** 

기존 피드포워드 뉴럴 네트워크(수식 :  $y=H(x,W_H)$  )에서 highway network는 두개의 게이트를 추가. 이때, Srivastava et al.(2015)은 C=1-T로 설정.

- 게이트 1 : T. 입력값을 얼마나 변형할지 결정. C=1-T이고 T=1이면, 네트워크에 의해 변형된 값이 아웃풋 값(벡터)으로 나옴.
- 게이트 2 : C. 입력 벡터 x를 얼마나 변형하지 않을지를 결정 C=1-T이고 T=O(즉, C=1)이면, 입력 벡터 x는 어떠한 변형없이 아웃풋 값(벡터)으로 나옴.

## residual network

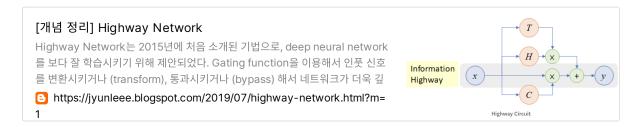


• F(x): weight layer를 거친 벡터

x: 입력 벡터

## 출처:

- 한국어 임베딩 책
- higtway network



residual network

