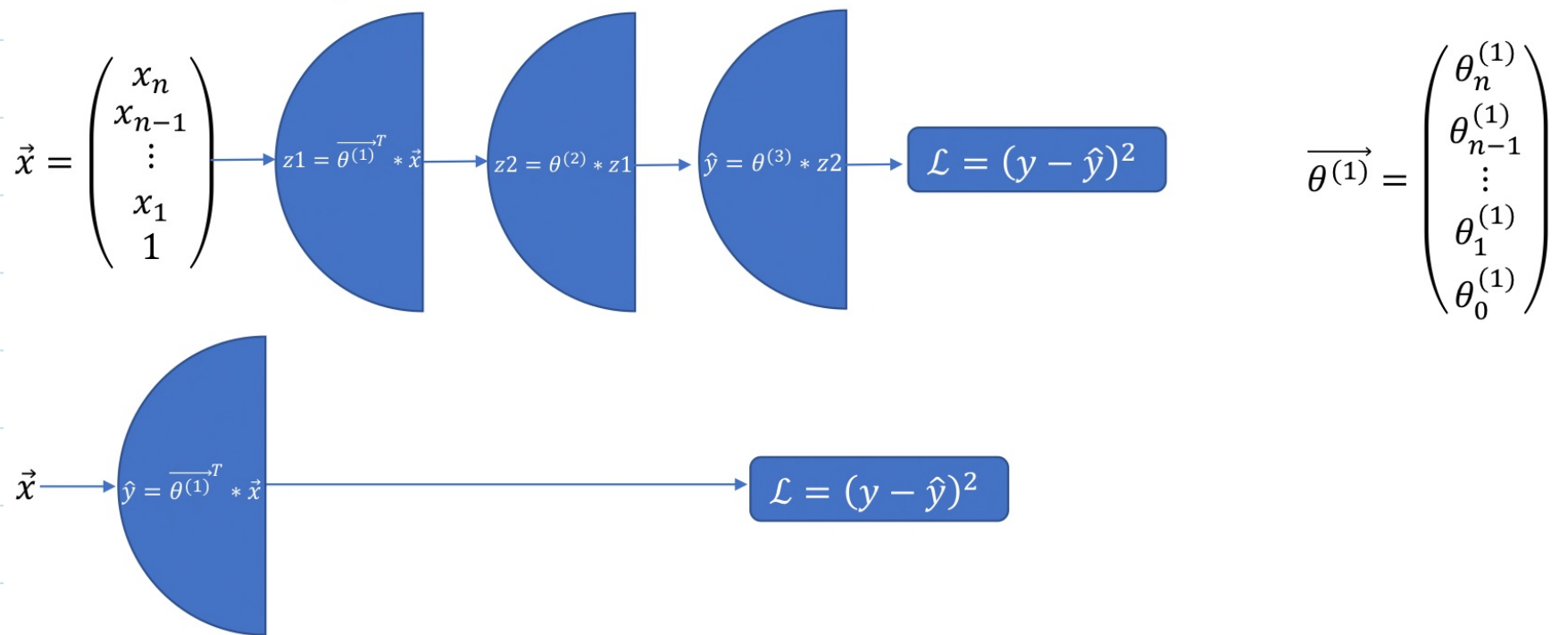


Question. 7-01

다음과 같이 Linear Regression에서 사용했던 Neuron으로 Multi-Layer를 쌓았다고 가정하자.

이때, Activation Function이 없는 Multi-Layer가 Single-Layer와 같음을 보여라. (단, 모든 $\theta \in \mathbb{R}$)

이로 인한 Linear Regression의 단점은 무엇인가.



- 1) Linear Regression에서 Multi-Layer와 Single-Layer의 연산과정 중 \vec{x} , \vec{y} 가 동일하므로 \vec{y} 의 비율 통해 같음을 보인다.

Single-Layer의 경우

$$\hat{y} = \overline{\theta^{(1)}}^T * \vec{x} = \begin{pmatrix} \theta_n^{(1)} \\ \theta_{n-1}^{(1)} \\ \vdots \\ \theta_1^{(1)} \\ \theta_0^{(1)} \end{pmatrix}^T * \begin{pmatrix} x_n \\ x_{n-1} \\ \vdots \\ x_1 \\ 1 \end{pmatrix} = \theta_n^{(1)} x_n + \theta_{n-1}^{(1)} x_{n-1} + \dots + \theta_1^{(1)} x_1 + \theta_0^{(1)}$$

Multi-Layer의 경우

$$z_1 = \overline{\theta^{(1)}}^T * \vec{x} = \begin{pmatrix} \theta_n^{(1)} \\ \theta_{n-1}^{(1)} \\ \vdots \\ \theta_1^{(1)} \\ \theta_0^{(1)} \end{pmatrix}^T * \begin{pmatrix} x_n \\ x_{n-1} \\ \vdots \\ x_1 \\ 1 \end{pmatrix} = \theta_n^{(1)} x_n + \theta_{n-1}^{(1)} x_{n-1} + \dots + \theta_1^{(1)} x_1 + \theta_0^{(1)}$$

$$z_2 = \theta^{(2)} * z_1 = \theta^{(2)} (\theta_n^{(1)} x_n + \theta_{n-1}^{(1)} x_{n-1} + \dots + \theta_1^{(1)} x_1 + \theta_0^{(1)})$$

$$\begin{aligned} \hat{y} &= \theta^{(3)} * z_2 = \theta^{(3)} \theta^{(2)} (\theta_n^{(1)} x_n + \theta_{n-1}^{(1)} x_{n-1} + \dots + \theta_1^{(1)} x_1 + \theta_0^{(1)}) \\ &= \theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_n^{(1)} x_n + \theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_{n-1}^{(1)} x_{n-1} + \dots + \theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_1^{(1)} x_1 + \theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_0^{(1)} \end{aligned}$$

이때, 모든 $\theta \in \mathbb{R}$ 이므로 $0 \leq k \leq n$ 인 임의의 k 에 대해서 $\theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_k^{(1)} \in \mathbb{R}$ 이다.

Single-Layer에서 x_k 의 계수 $\theta_k^{(1)}$ 와 Multi-Layer에서 x_k 의 계수 $\theta^{(3)} \theta^{(2)} \theta_k^{(1)}$ 모두 arbitrary constant이므로 두 경우의 Layer 모두 \hat{y} 이 같다.

- 2) Linear Regression에서 Single-Layer와 Multi-Layer 모두 Layer의 개수와 상관없이

학습 대상인 \vec{y} 이 같아지므로 Layer를 많이 쌓아도 Single-Layer같이 단순한 모델만 Regression 가능하고 복잡한 형태의 모델은 구현할 수 없다.