## 理论证明:一个两层的ReLU网络可以模拟任何函数

假设两层ReLU神经网络如下:



可以将输出 h(x) 表示为:

$$h(x) = W_2^T \left[ ReLU(W_1^T x + b_1) \right] + b_2 \ = \sum_{i,j} w_{2_j} \max(0, w_{1_i} x + b_{1_i}) + b_{2_j}$$
 (1)

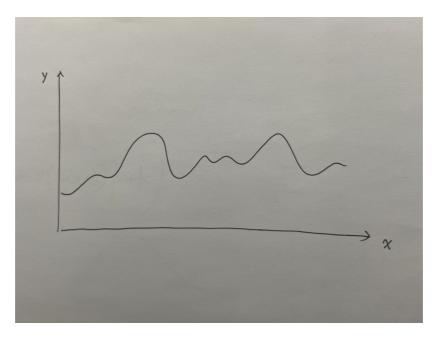
令 f(x) 为斜率和纵截距可变的 ReLU 函数,即  $f(x) = \max(0, w_{1_i}x + b_{1_i})$ ,则 h(x) 可以表示为:

$$h(x) = \sum w f(x) + b \tag{2}$$

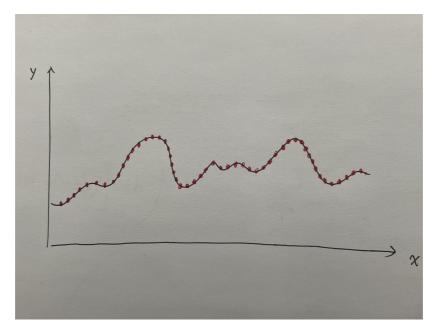
即结果可以由多个 relu 函数叠加而成。

故证明转化为任意函数任意段可以由多个(斜率、纵截距可变的) ReLU 函数叠加而成。

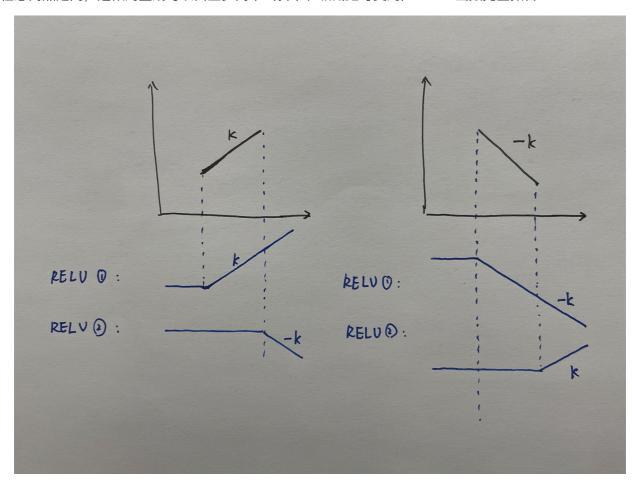
## 对于任意函数如下:



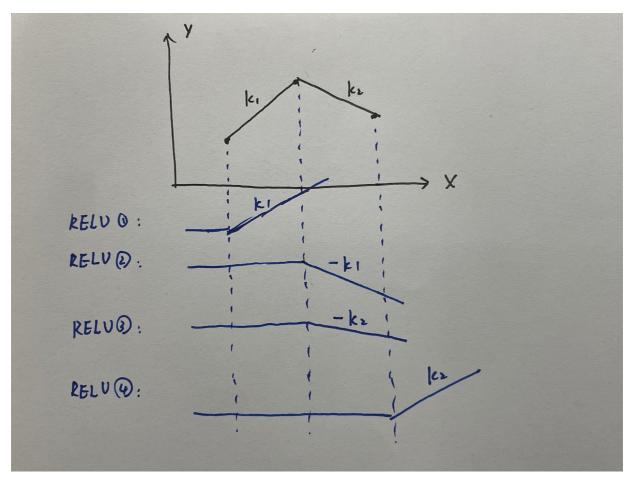
可以使用密集的点将其划分,密集至到两点之间可以近似为直线:



对于任意两点之间,近似的直线可以由至少两个(斜率、纵截距可变的) ReLU 函数完全拟合:



对于三个点之间的两条线段亦是如此:



以此类推,四个点组成三段直线可以用6个变形的 ReLU 函数拟合。

因此,对于任意函数,都可以用近似无数个(斜率、纵截距可变的) ReLU 函数拟合任意位置。

实验效果见 q2\_ans\_proof.ipynb 和 q2\_ans\_proof.py