神经网络的梯度



· 考虑如下有 d 层的神经网络

$$\mathbf{h}^t = f_t(\mathbf{h}^{t-1})$$
 and $y = \ell \circ f_d \circ \dots \circ f_1(\mathbf{x})$

・ 计算损失 ℓ 关于参数 \mathbf{W}_{t} 的梯度

$$\frac{\partial \mathcal{E}}{\partial \mathbf{W}^t} = \frac{\partial \mathcal{E}}{\partial \mathbf{h}^d} \frac{\partial \mathbf{h}^d}{\partial \mathbf{h}^{d-1}} \dots \frac{\partial \mathbf{h}^{t+1}}{\partial \mathbf{h}^t} \frac{\partial \mathbf{h}^t}{\partial \mathbf{W}^t}$$

例子: MLP



·加入如下 MLP (为了简单省略了偏移)

$$f_{t}(\mathbf{h}^{t-1}) = \sigma(\mathbf{W}^{t}\mathbf{h}^{t-1}) \quad \sigma \in \mathbb{R}$$
活函数
$$\frac{\partial \mathbf{h}^{t}}{\partial \mathbf{h}^{t-1}} = \operatorname{diag}\left(\sigma'(\mathbf{W}^{t}\mathbf{h}^{t-1})\right)(W^{t})^{T} \quad \sigma' \in \mathcal{S}$$
的导数函数
$$(\mathbf{W}^{t})^{T} >> \mathbf{W}^{t}$$

$$\prod_{i=t}^{d-1} \frac{\partial \mathbf{h}^{i+1}}{\partial \mathbf{h}^{i}} = \prod_{i=t}^{d-1} \operatorname{diag} \left(\sigma'(\mathbf{W}^{i} \mathbf{h}^{i-1}) \right) (W^{i})^{T}$$

 $(W^i)^T>>W^t$

梯度爆炸



· 使用 ReLU 作为激活函数

$$\sigma(x) = \max(0,x)$$
 and $\sigma'(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } x > 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$

$$\cdot \prod_{i=t}^{d-1} \frac{\partial \mathbf{h}^{i+1}}{\partial \mathbf{h}^{i}} = \prod_{i=t}^{d-1} \operatorname{diag} \left(\sigma'(\mathbf{W}^{i} \mathbf{h}^{i-1}) \right) (W^{i})^{T}$$
的一些元素会来自于 $\prod_{i=t}^{d-1} (W^{i})^{T}$

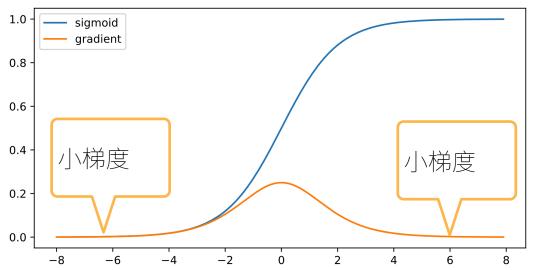
・ 如果 d-t 很大,值将会很大

梯度消失



· 使用 sigmoid 作为激活函数

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}} \quad \sigma'(x) = \sigma(x)(1 - \sigma(x))$$



动手学深度子河 vz * IIILps.//courses.uzi.ai/zii-vz

梯度消失



· 使用 sigmoid 作为激活函数

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}} \quad \sigma'(x) = \sigma(x)(1 - \sigma(x))$$

$$\cdot \prod_{i=t}^{d-1} \frac{\partial \mathbf{h}^{i+1}}{\partial \mathbf{h}^{i}} = \prod_{i=t}^{d-1} \operatorname{diag} \left(\sigma'(\mathbf{W}^{i} \mathbf{h}^{i-1}) \right) (W^{i})^{T}$$
的元素值是 d-t 个小

数值的乘积

$$0.8^{100} \approx 2 \times 10^{-10}$$

梯度消失的问题



- 梯度值变成 0 数值区间6e-5 6e4
 - 对 16 位浮点数尤为严重
- 训练没有进展
 - 不管如何选择学习率
- 对于底部层尤为严重
 - 仅仅顶部层训练的较好
 - 无法让神经网络更深

总结



- 当数值过大或者过小时会导致数值问题
- 常发生在深度模型中,因为其会对 n 个数累乘