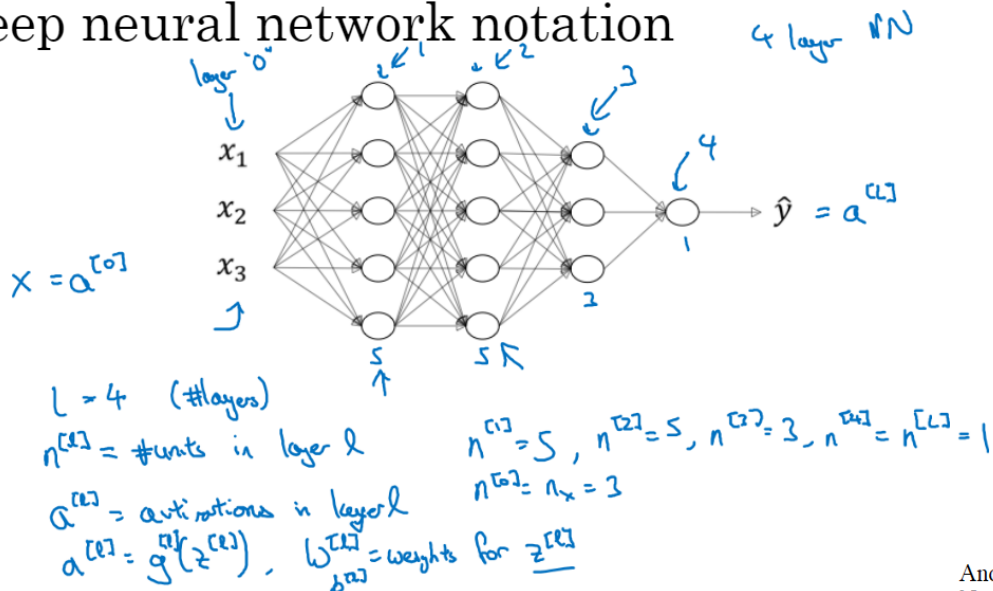


(一) 一些新变量的引入

变量名	变量含义
l	layers
$n^{[l]}$	units in layer l

Deep neural network notation



Andr
v

(二) 核对矩阵的维数

这个在前面其实已经做过了，这里再总结一下

矩阵符号	矩阵维数
X	$(n^{[0]}, m)$
$W^{[l]}$ and $dW^{[l]}$	$(n^{[l]}, n^{[l-1]})$
$b^{[l]}$ and $db^{[l]}$	$(n^{[l]}, 1)$
$z^{[l]}$ and $dz^{[l]}$	$(n^{[l]}, m)$
$A^{[l]}$ and $dA^{[l]}$	$(n^{[l]}, m)$
Y	$(n^{[\text{the last } l]}, m)$

(三) 为什么使用深层表示

观点1

模拟大脑思考过程：由浅到深、由简到繁、层层深入

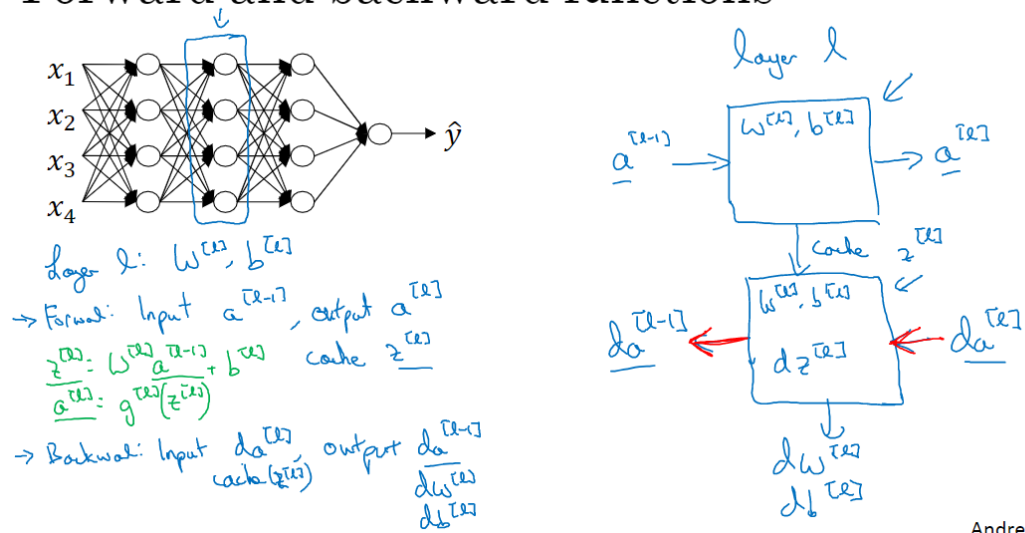
观点2

识别一个 n 维特征向量，使用单隐层神经网络需要的神经元个数，呈 2^n 增长。

而使用多隐层神经网络所需神经元个数，则呈 $\log n$ 增长

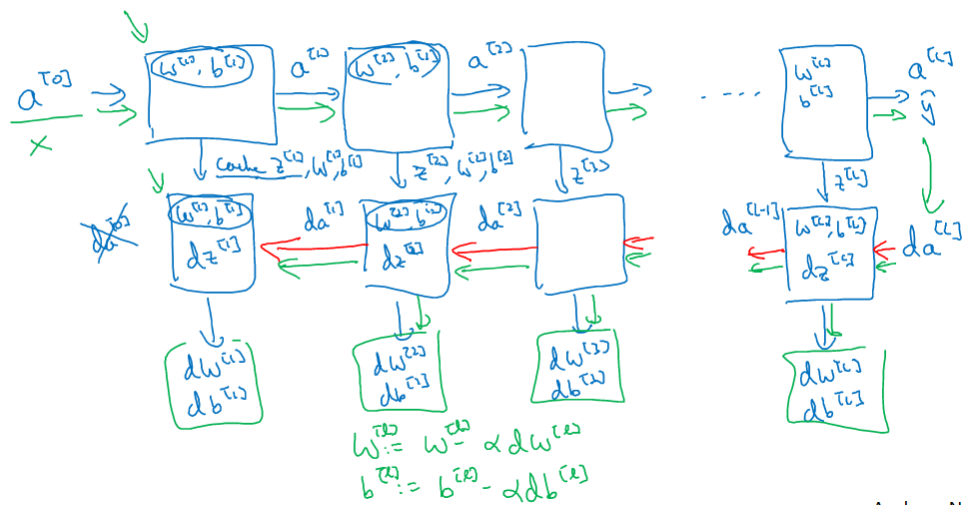
(四) 搭建深层神经网络块

Forward and backward functions



Andrew Ng

Forward and backward functions



Andrew Ng

(五) 前向和反向传播的实现

Forward Propagation ## $Z^{[l]} = W^{[l]} A^{[l-1]} + b^{[l]}$ $A^{[l]} = g^{[l]}(Z^{[l]})$ ## Backward Propagation ## $dZ^{[l]} = dA^{[l]} * g'^{[l]}(Z^{[l]})$ $dW^{[l]} = \frac{1}{m} dZ^{[l]} A^{[l]T}$ $db^{[l]} = \frac{1}{m} np.sum(dZ^{[l]}, axis = 1, keepdims = True)$ $dZ^{[l-1]} = dW^{[l]T} dZ^{[l]} g'^{[l]}(Z^{[l-1]})$ $dZ^{[1]} = dW^{[L]T} dZ^{[L]} g'^{[1]}(Z^{[1]})$ $dW^{[1]} = \frac{1}{m} dZ^{[1]} A^{[1]T}$ $db^{[1]} = \frac{1}{m} np.sum(dZ^{[1]}, axis = 1, keepdims = True)$

Forward and backward propagation

网易云

$Z^{[1]} = W^{[1]}X + b^{[1]}$ $A^{[1]} = g^{[1]}(Z^{[1]})$ $Z^{[2]} = W^{[2]}A^{[1]} + b^{[2]}$ $A^{[2]} = g^{[2]}(Z^{[2]})$ \vdots $A^{[L]} = g^{[L]}(Z^{[L]}) = \hat{Y}$	$dZ^{[L]} = A^{[L]} - Y$ $dW^{[L]} = \frac{1}{m} dZ^{[L]} A^{[L]T}$ $db^{[L]} = \frac{1}{m} np.sum(dZ^{[L]}, axis = 1, keepdims = True)$ $dZ^{[L-1]} = dW^{[L]T} dZ^{[L]} g'^{[L]}(Z^{[L-1]})$ \vdots $dZ^{[1]} = dW^{[L]T} dZ^{[L]} g'^{[1]}(Z^{[1]})$ $dW^{[1]} = \frac{1}{m} dZ^{[1]} A^{[1]T}$ $db^{[1]} = \frac{1}{m} np.sum(dZ^{[1]}, axis = 1, keepdims = True)$
--	--