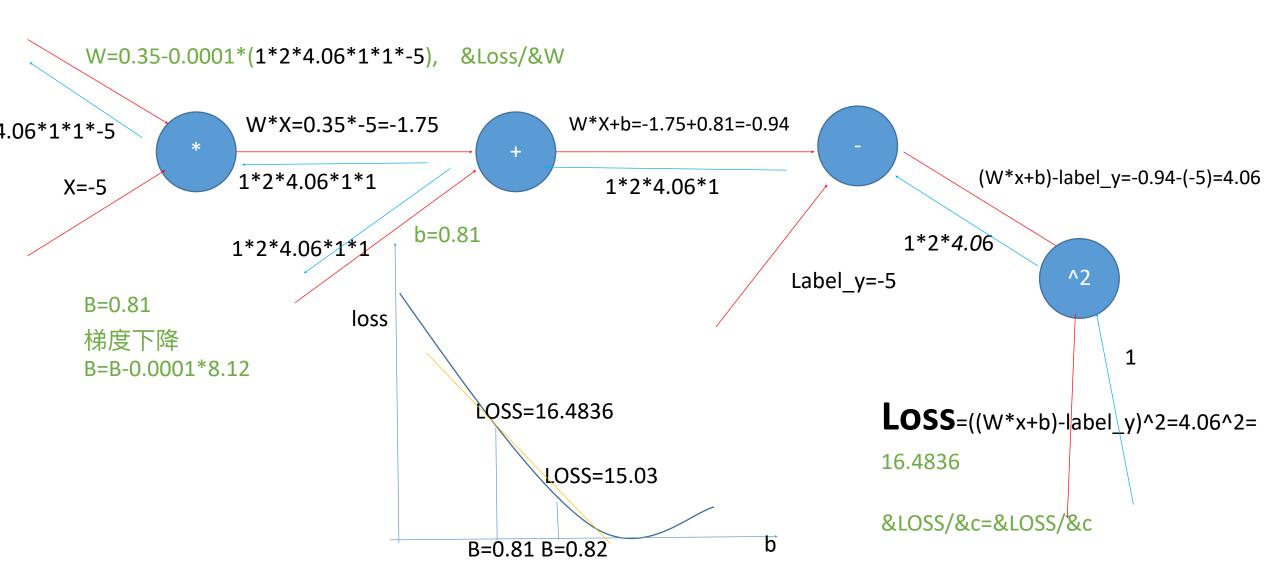
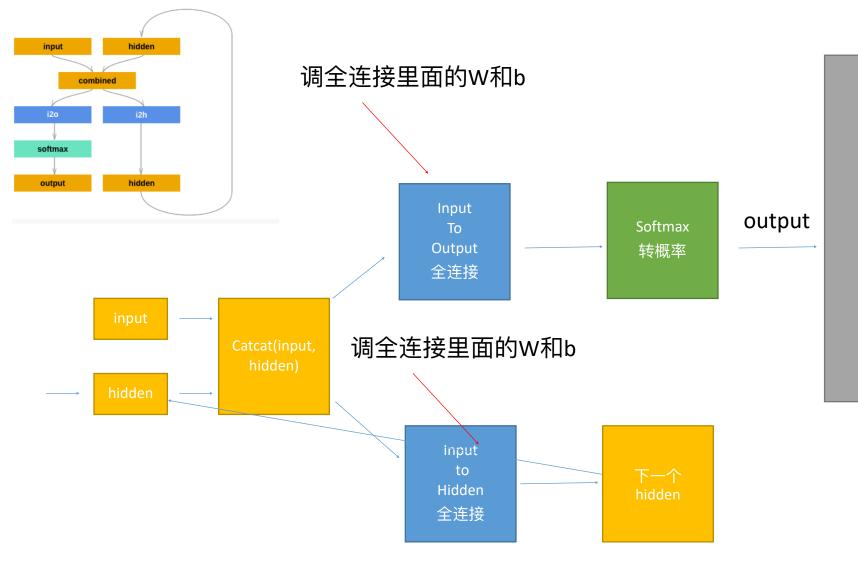


&LOSS/&b= $((W*x+b)-label_y)^2=(w*x+b)^2-2*(wx+b)*label_y+label_y^2=$ $w^2*x^2+2wx+b^2-2w*x*label_y-2b*label_y+label_y^2=2b-2*label_y=2*0.81+2*5=11.62$



B=0.81, 我尝试调参, B=0.82, 发现loss变成15.03, 深度学习B参数: B-&Loss / &b偏导数



LOSS函数求两者差异,然后 Backward反向传播梯度,调整模型中的权重参 数,让Loss往更小方向变化

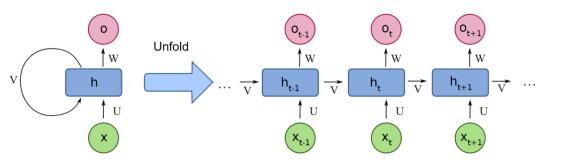
Jones -> English

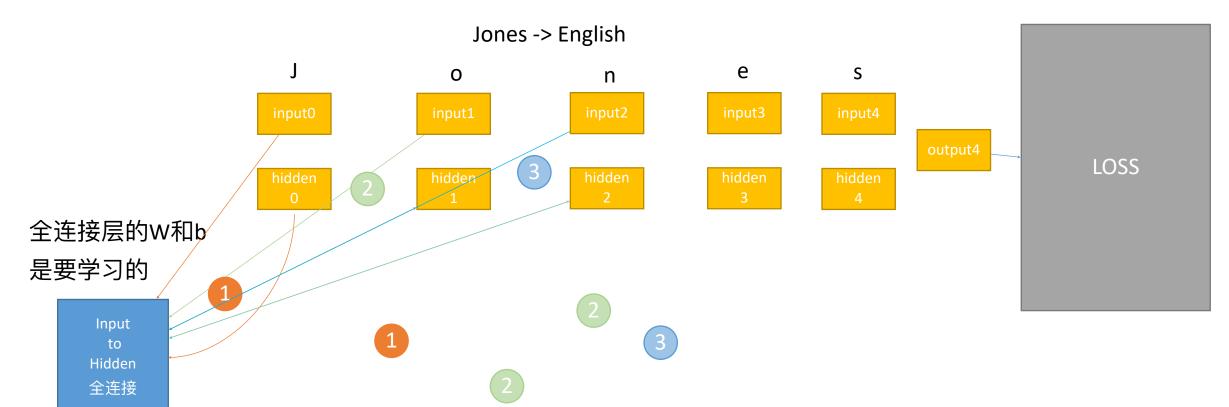
第1次:input=(J,hidden0)

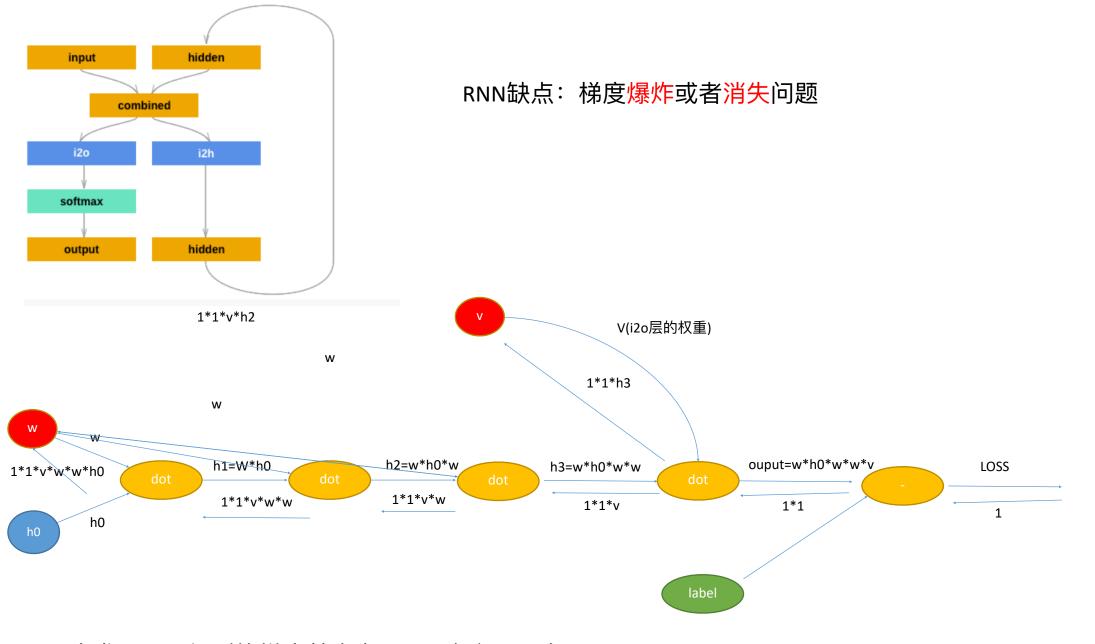
第2次: input=(o,hidden1)

第3次: Input=(n,hidden2)

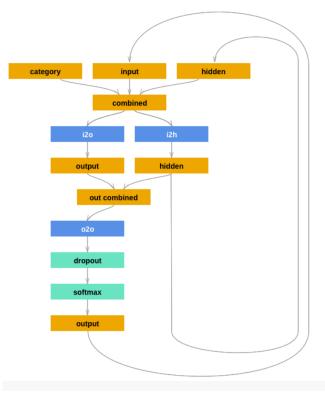
••••

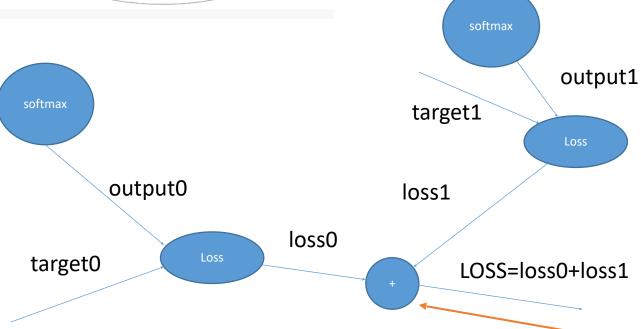


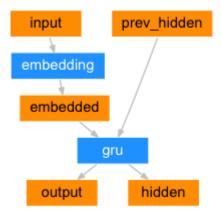




会发现:W得到的梯度基本上是w^n次方,那么w如果此时<1的,那么w^n就可能消失为0,如果w>1的那么w可能就爆炸成很大的数字







法语句子: Comme c'est chouette!

模型就认识3个单词: Cat Dog Fish

词ID

每个词向量有几列, 你自己决定

0	Cat	0.2	0.15	0.13	0.4
1	Dog	0.1	0.01	0.32	0.15
2	Fish	0.77	0.96	0.001	0.003



注意: [0.1,0.01,0.32,0.15]

是Parameter,是模型参数,

是要求grad的,是要梯度下降

Embedding层

1,样本输入:"Cat Dog"

2, 转成词ID列表: [0,1]

3,循环每个词ID,传给forward(),第一次传forward(0),第二次forward(1)

以前我的理解:

1, 把ID=1转onehot: [0,1,0]

2,和emb层做矩阵乘

0	Cat	0.2	0.15	0.13	0.4
1	Dog	0.1	0.01	0.32	0.15
2	Fish	0.77	0.96	0.001	0.003