CNN 入门讲解: 什么是dropout?

本文首发于卷积神经网络 (CNN) 入门讲解

关注公号: follow_bobo, 加入机器学习交流群

最近有个新闻闹得沸沸扬扬, 那就是dropout这个算法竟然被谷歌申请了专利

真是神奇了,加减乘除还能被申请专利?

不过大家不用担心,dropout肯定用还是可以用的,谷歌只是想特定时刻,利用专利保护或者对抗 某些竞争对手或者不良企业

那么今天我们就来看看,这个dropout到底是如何一顿操作猛如虎,让谷歌能花费3年时间就为了一个简单的算法申请专利

dropout 从字面意思就是'丢掉'

丢掉? 丢掉什么?

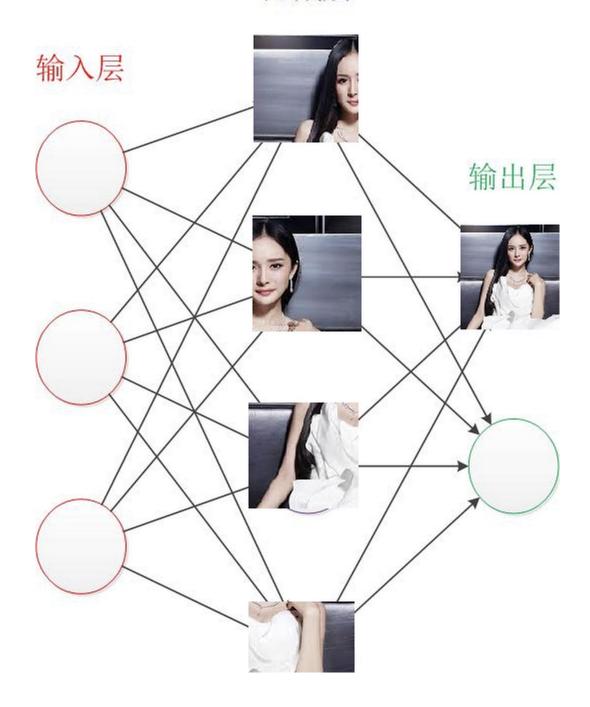
别急,我们来看看?



上图特征清晰明了, 相必大家一眼就能认出是谁了把

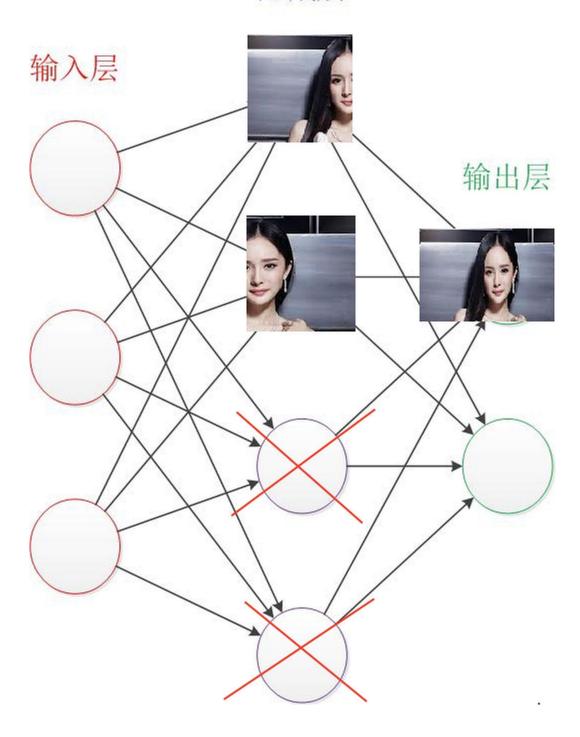
根据这些特征,神经网络也能认出来, so easy





ok, 那我们增加难度, 丟掉一些特征, 如下图





你是不是立马就认出来了?

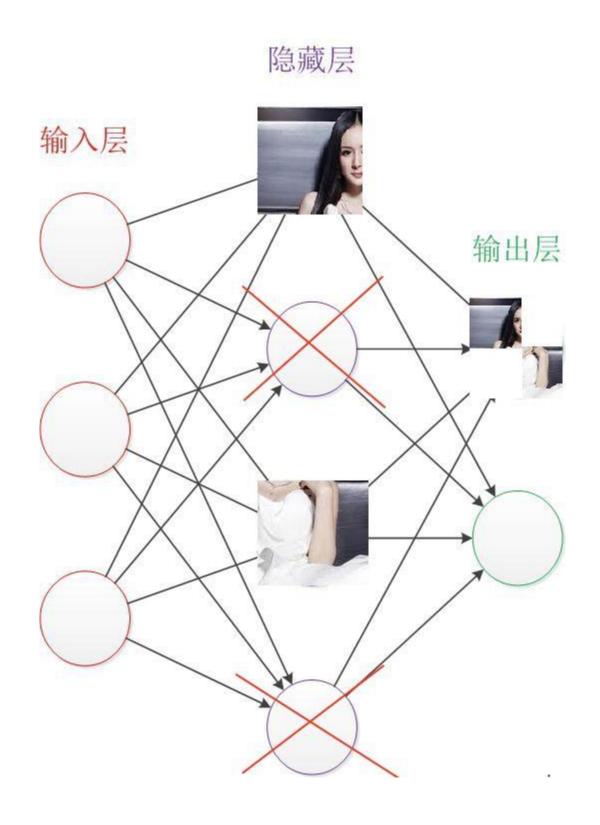
同样的对模型也这么做,我们把提取衣服特征的神经元去掉,模型鲁棒性就更强,为什么?因为模型学到

认人,看脸就行,衣服什么的,无所谓

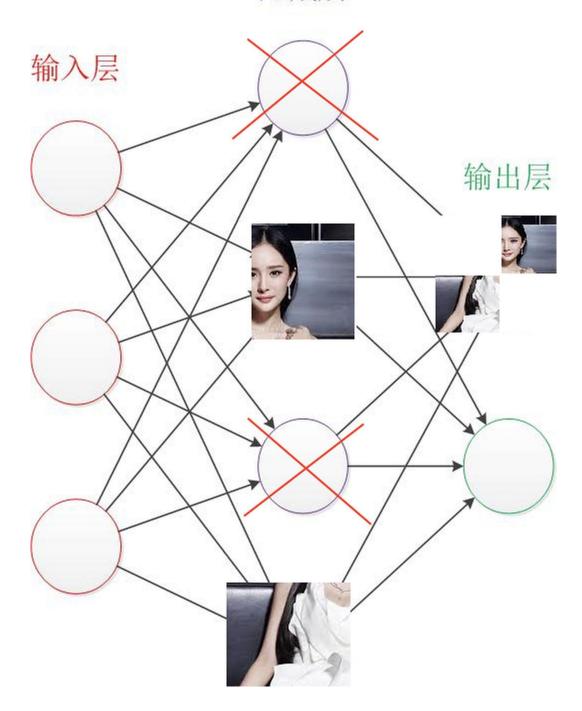


但这样模型非得看到左右脸才行,神经元提取的特征耦合度太高,我必须左右脸同时出现,模型才能作出判断,神经网络的鲁棒性仍然不够,怎么办?

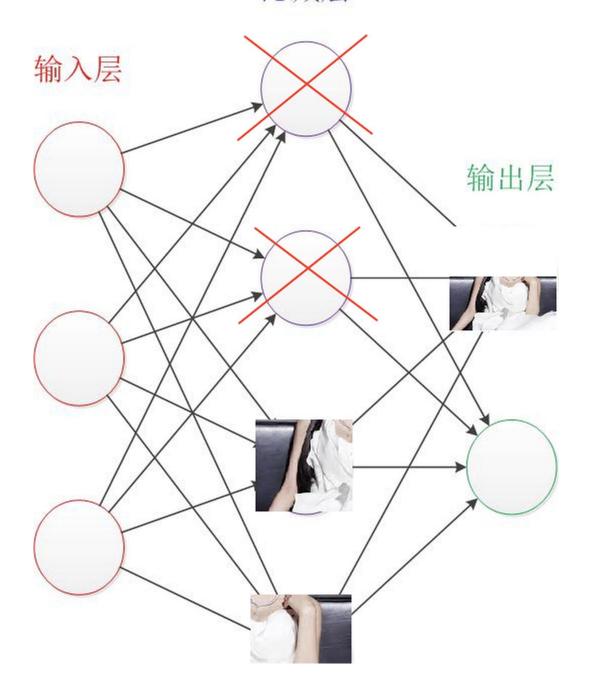
我再随机抽取一半的神经元,让他们不参与任何计算,也不参与到权重的更新,比如这样



(打红叉表示不参与计算,不是被删掉的意思)



当然,还有这种:



一般人光看xiong是认不出这是大幂幂的

这种情况就是dropout rate 设置太大,我们这是0.5,在训练的时候不幸丢掉了重点特征,造成模型overfitting了

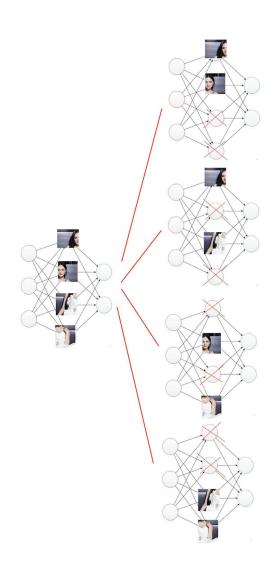
当然有些同学说,老师老师,更据我多年阅人无数的经验,我认得出来



所以控制好dropout rate也是调参的关键,调好了就是加大模型鲁棒性,调不好就是overfitting

一般情况,dropout rate 设为0.3-0.5即可

所以你看,每次训练都随机让一定神经元停止参与运算,简单的操作让我们由一个模型演变成四个模型:



一个模型的作用效果,也转变成4个模型的效果和,更像一个多模型投票

所以,虽然第四个模型overfitting了,但是前三个也模型参与投票判断,第四个模型overfitting 就被弱化了

所以,dropout的出现,使得模型稳定性和鲁棒性被大大提高了

到这,你应该是理解dropout的原理和作用了,但是还有关键的一步

那就是训练的时候会停止训练一些神经元,但是测试的时候,整个模型是完整,可不会dropout 任何神经元啊

这样就出现了一个问题, 就好比

平时训练200米跑步,突然比赛是400米

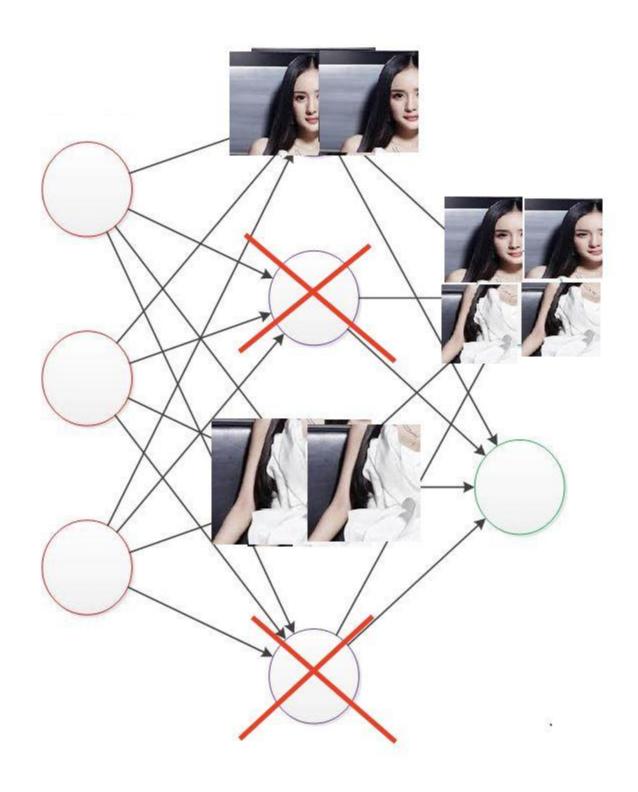
茫然不知所措



所以,在训练的时候,我们会对**没有被dropout的神经元权值做一个rescale**

rescale rate = 1 / (1 - dropout rate)

我们这dropout rate = 0.5, **为了方便理解**,我画了一个大概的过程如下图:



用数学语言就是:

没用dropout的神经网络前向传播计算公式:

$$\begin{aligned} z_i^{(l+1)} &= \mathbf{w}_i^{(l+1)} \mathbf{y}^l + b_i^{(l+1)}, \\ y_i^{(l+1)\text{ttp://blan.net/}} &= f(z_i^{(l+1)}), \end{aligned}$$

用了dropout 的神经网络前向传播计算公式:

$$\begin{array}{rcl} r_j^{(l)} & \sim & \mathrm{Bernoulli}(p), \\ \widetilde{\mathbf{y}}^{(l)} & = & \mathbf{r}^{(l)} * \mathbf{y}^{(l)}, \\ z_i^{(l+1) \mathrm{ttp:}} / \mathbf{w}_i^{(l+1)} \widetilde{\mathbf{y}}^{l} + b_i^{(l+1)}, \\ y_i^{(l+1)} & = & f(z_i^{(l+1)}). \end{array}$$

因此我在训练的时候就做好rescale, 至少可以一定程度上'弥补'测试中没有使用dropout所带来的副作用

OK, 如果有小伙伴们还有不清楚的, 可以看看谷歌官方专利上的解释:

patentimages.storage.googleapis.com...