# WeeklyNote

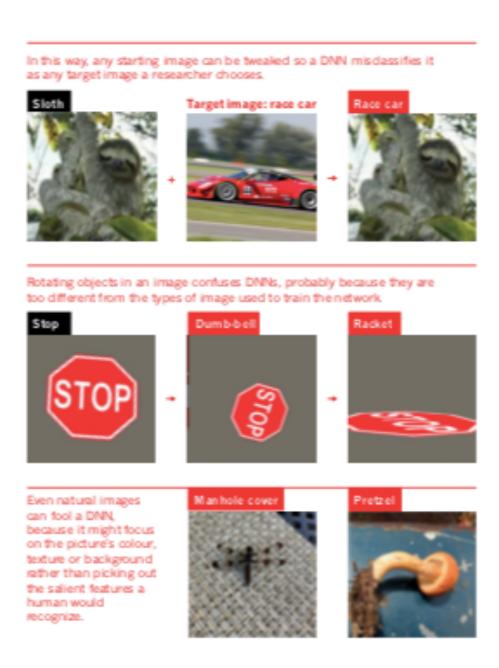
2019.10.20 張慕琪

ILLUSTRATION BY EDGAR BAK

BY DOUGLAS HEAVEN

### Introduction





There are no fixes for the fundamental brittleness of deep neural networks.

DNNs do not actually understand the world.

### Introduction

2013年,谷歌研究员Christian Szegedy首次提出一个新概念——"对抗样本"。在印本"神经网络的有趣的可能"中,他提出他们小组发现DNN可以成功认出狮子的图像,但通过更改个别像素数据,DNN则认为自己在观看完全不同的一幅图像,例如一个图书馆。Clune也通过实验得到了类似的结论,他认为这种错误在人类大脑中是完全不可能想象的。

这也意味着黑客们有各种不同的方法来攻击一个系统,而当攻击开始后工作者往往很难解决这类问题。

# Why Great Power Comes Great Gragility?

目前,大家公认的解决办法是向AI输入更多的数据,然而这样的训练往往 是一个漫长的过程;训练仅仅一个模型所需要的数据有可能需要花费几你 那的时间来完成,并且数据并不完全是可靠的,而传感器的校正可能会随 着时间变化,硬件设施的性能也会随着时间降低。

针对使用较少数据进行学习的方法,人们提出了"转移学习"对训练方法。即使用几个甚至一个例子即可训练出一个新的网络。这个想法建立在已有一个提前训练好的DNN的前提之上,例如,有一个DNN已经见过犯罪数据中几百万的面部图片并习得了一些有用的信息,现在向其提供一张新的图片,DNN可以快速找到数据集中与之最相近的一个图像。

# Learning From Less Data

然而,即使是目前最成功的AI系统例如AlphaZero也只能在很狭窄的领域中获得成功,AlphaZero的算法仅针对国际象棋和GO,但两种竞技游戏并不是同时训练的,同时训练将由于各自的干扰而降低胜率。然而从人类的角度出发,会觉得这是件很荒诞的事情,因为人类是不会轻易忘记曾经学过的知识并且人类是可以学以致用。

DNNs don't have a good model of how to pick out what matters.

科学家希望理想的DNNs输出应该是不会收到图像细节改变的干扰的, 而这件事目前没有人可以优化。

# Learning From Less Data

AlphaZero的成功不仅取决于有效的强化学习,还有一种新算法的帮助 (Monte Carlo tree search)。换句话说,AI可以通过指导了解如何从环境中最好的进行学习。Chollet认为,AI的下一步,将是赋予DNN自行编写代码的能力,而非使用人类提供的代码。

现在而言,即使科学家们早已意识到DNN对于数据大小的依赖性和DNN的易攻击性,目前尚未有人提出过真正可以完善这两个问题的方法。

# 谢谢