什么是神经网络?

甄景贤 (King-Yin Yan)

General. Intelligence@Gmail.com

人工智能中最重要的 3 大技术是:逻辑、神经网络、进化。神经网络属於统计学习 (statistical learning) 的一种,这些方法通常将 vector space 中的某些「点」分类。Deep learning 的意思,简单来说,是「很多层的神经网络」。深度学习是现时人工智能中很火的一种技巧。

1 生物的神经网络

(1)

2 「学习」的本质

人脑很多时是通过「一般化, generalization」来学习的。

例如,广东话俗语说:『有须就认老窦』(有胡子便认做父亲,用来取笑过份的一般而论),但可能婴儿就是这样辨认亲人的。

又例如,小时候爷爷教我写中文的「一二三四五」,学到3的时候我便自作聪明地说:「我知道了,四字的写法是4划!」虽然是错误的,但表示小孩子的思想方式。

又例如,有些人被女人骗过一次之后,便永远不信女人。

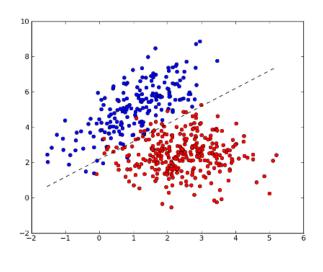
这些都是 generalization 的例子。

相反的方向叫 specialization (特殊化),或 refinement (精细化)。

例如我们从「所有女人都说谎」修正到「有些女人是诚实的」,或者「那个骗我的女人其实也有诚实的一面。」

一般化和特殊化就是逻辑学习的基本运作,没有别的内容了。

此外还有一种机器学习的範畴,是基於在空间中的点的模式识别:



例如我们已经知道有两类东西 (分别标作<mark>红色和蓝色</mark>),而我们数量化地量度它们的某些特徵,然后在座标空间上点描出来,这时发现<mark>红点和蓝点</mark>的分布大致可以用一条线分割,於是以后我们只要量度那些特徵,就可以分辨哪些是红组或蓝组的东西,而不需要知道事先知道它们的颜色 (label)。

这种「空间中」的统计学习 (statistical learning), 其先决条件是知道一些数值上的量度, 否则根本没有几何空间可言。神经网络就是这种 "spatial learning" 的例子。

On the other hand,逻辑学习是不需要几何空间的,它只需要「符号」运作 (symbolic manipulations)。

以下我们专注逻辑学习;如何统一逻辑学习和空间学习,我觉得是研究的重要课题。

3 Logic-based learning

例如说,我们观察到「很多读电脑的人都戴眼镜」,但我们是怎样跳到这个「归纳」的结论的?

在逻辑引擎中,已经有的 gound facts (事实资料) 是:

- 读电脑 (小明), 戴眼镜 (小明)
- 读电脑 (小娟), 戴眼镜 (小娟)
- 读电脑 (小强), 戴眼镜 (小强)
- 读电脑 (美玲), 戴眼镜 (美玲)
- 读音乐 (小芬), 不戴眼镜 (小芬)
- 男生 (小明), 男生 (小强)

(2)

- 女生 (小娟),女生 (美玲),女生 (小芬)
- 等等。

我们欲求得到的 general rule 是: 读电脑 $(X) \rightarrow$ 戴眼镜 (X)

其实那算法就是在所有可能的 formula 里面 搜寻。

换句话说,由最简单的 formula 开始,我们不断 generate 越来越复杂的 formulas,然后我们逐一试验这些 formulas,看看哪一条最能 解释事实。

最简单的 formula 就是一条「空」的命题 (什么也没有,表示一切都是真的)。

然后我们逐步添加一些逻辑项 (terms)。

例如:

→ 戴眼镜 (X)

表示任何人都戴眼镜,但那和事实不符。

又例如:

女生 (X) → 戴眼镜 (X) 「所有女生都戴眼镜 |,那也和事实不符。

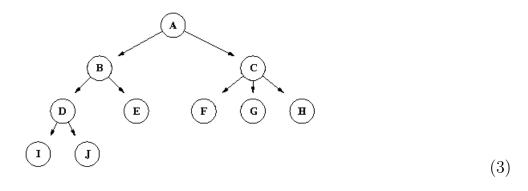
最后我们试验:

读电脑 (X) → 戴眼镜 (X)

发现其机率很高(或许有少数例外),於是接受这一假设。

换句话说,这是在「假设空间, hypothesis space」中的搜寻。

这些 search space (搜寻空间) 的结构,形状像「树」那样不断细分下去:



我们由最「一般」的命题 (什么都是真的) 开始搜寻,到越来越特殊的命题,例如「22 岁、五月生日、体重 70 公斤以上、读大学 4 年级、数学不合格、姓张的人 \rightarrow 都戴眼镜」,这过程中必然会出现我们期待的 formula。这叫 general-to-specific search。

但由於假设空间里面有非常多组合(combinatorial)的可能性,所以这种学习是很慢的。

似乎唯一的解决之道,就是把所有概念和法则 **分类**,例如「这是属於物理学的知识」、「这是关於我女朋友的知识」…… 等,而在搜寻时我们只关注那些最可能有关的集合,例如「买礼物给女友时考虑 class A 的知识」、「物理学考试时考虑 class B 的知识」…… 等等。

PS: 我在 Genifer 网页里有更详细地解释 inductive learning (PDF, in English)。但现在 (2017) 有新的想法,是用深度学习的神经网络近似整套逻辑法则的集合。因为深度神经网络有很多层,它可以自动将不同的元素做有阶层的分类 (hierarchical classification)。

一完一