Genifer 5.1.1 理论笔记

YKY (甄景贤)

July 30, 2015

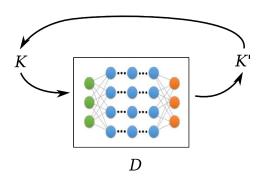
1

假设有这个 language map,则可以用 $K^* = \mathcal{L}(S)$

整个 Genifer 系统包含 RL + RNN 两部分。

2 RNN

RNN (D) 是一个 feedforward NN,只是它的输出再回溃到输入。



它可以执行3个运作:

2.1 Deduction

Deduction 只需要 forward propagation。(实际上 deduction 可能没有什么用,重要的是 querying。)

2.2 Learning

Learning 是通过 back-prop,我们要求的是从 K_0 开始:

$$K_0 \xrightarrow{D} \dots K_{\infty}$$

$$K_{\infty} \ge K^* \tag{1}$$

但这里需要用到≥关系,下述。

目的是学习 D, 令误差 \mathcal{E} 最少。

梯度 $\frac{\partial \mathcal{E}}{\partial W}$ 的计算应该是可行的;这里 W 是 RNN 的 weights。

但怎样计算 $\mathcal{E} = K_{\infty} - K^*$? 有个严重问题是: 我们要知道 K^* 的知识的表达方式,但如果 D 是个 black box, K^* 的 representation 就不是透明的。

问题是如果输出是 words,我们必须比较句子,亦即是 K 的**序列**。似乎可以用 convolution 方法:记 $S:=K_0,K_1,K_2,...$ 为输出的 sequence, $S^*:=K_0^*,K_1^*,...,K_m^*$ 为想要的答案 sequence,则误差可以定义成:

$$\mathcal{E} := S * S^*$$

其中*是 convolution。(但我不是 100% 肯定这个用法是否正确。)

2.3 Querying

$$K_0 \xrightarrow{D} \dots K_{\infty}$$

$$K_{\infty} \ge ? K^*$$
(2)

传统逻辑的做法是,找 K_n (n 个推导步骤之后的结果),然后试试 K_n 包不包含 K^* 。但通常更有效率是反向地由结论 K^* 开始寻找。可以看成是这个问题:

solve
$$D^n(\mathbf{x}) > K^*$$

$$K_0 \geq \mathbf{x} \tag{3}$$

其中 \mathbf{x} 是变量。我们要求 > 是大於某个 threshold ϵ 。这是一条 iterative equation,似乎还有希望。

上次说过如果 D 是 monotonous, 即 $\forall x D(x) \geq x$, 可能有帮助。

2.4 > 关系

≥ 是逻辑中的「generalize」关系,它有两种模式:

- 人会死 \geq Socrates 会死
- 人会死 \geq (人会死 \wedge 月亮是圆的)

在 (topological) vector space 理论里,我们可以定义 vector 之间的 $\mathbf{v}_1 \geq \mathbf{v}_2$,方法是选取任何一个 cone (锥形)C:

$$\mathbf{v}_1 \ge \mathbf{v}_2 \Leftrightarrow (\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2) \in C$$

例如如果在平面上,C 可以是右上角的 quadrant。

我在考虑:我们可不可以选取任何一个在 K 空间中的 cone 来定义 \geq ,然后让 RNN 自己学习 \geq 的逻辑结构(例如 动物 \geq 猫、 $A \geq A \wedge B$)?

References

[1] Weston, Chopra, and Bordes. Memory networks. *ICLR (also arXiv)*, 2015.