# Genetic learning of logic rules

white paper

#### September 7, 2019

系统分为两部分:

- 逻辑规则引擎 (logic rules engine)
- 基因算法 逻辑规则学习器 (genetic inductive learning of logic rules)

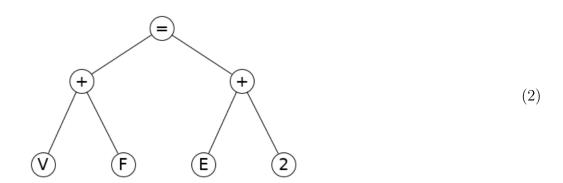
初步 测试 是「打井游戏」(tic-tac-toe), 例如:

$$\begin{array}{c|c}
\bigcirc & \times \\
\hline
\bigcirc & \times \\
\hline
& \times \\
\hline
\end{array}$$
(1)

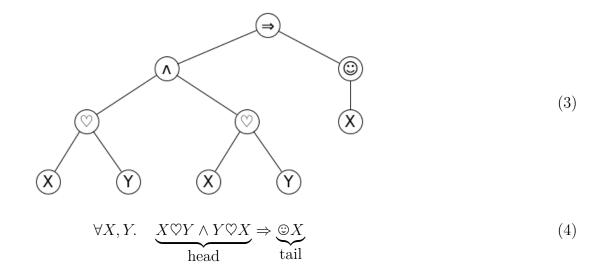
# 1 Genetic learning of rules

## 1.1 What is a logic rule?

例如,数学式子可以表示成 tree, V + F = E + 2:



逻辑 rule 必然包含  $\Rightarrow$ , 可以将 rule 分成 head 和 tail 两部分:



(这些可以在数学上严格定义,在论文中会详细定义)

Logic rule 的学习,即 inductive rule learning 又叫 inductive logic programming (ILP). 有基础的书介绍,例如:



可以上 https://b-ok.org/下载。这本身是一门颇深奥的学问,需要一段时间学习,但暂时不看也罢,只需要知道它是一种 combinatorial search,在 logic rules 的 lattice(格)中搜寻。这是一种 离散的、符号的空间。

### 1.2 Genetic algorithm

要应用 GA 很容易,只需适当地 定义 cross-over 和 mutation.

Cross-over: 随机地选取一个节点,将两个式子在这点交叉。

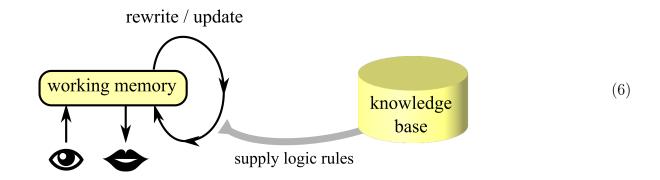
Mutation: 随机选择一个节点,在这个节点下换上一棵「随机树」(random tree)

### 1.3 协同进化 (co-operative co-evolution)

这部分是新的。但它意思很明显,就是说:进化的目标不只是一个最优的个体,而是整个群族。

## 2 Logic rule engine

其实这部分和 genetic algorithm 或 learning 都无关,但 logic rules 必需靠 逻辑引擎 运行 才能发生作用。逻辑 AI 引擎 的基本运作 如下:



举例来说,例如打井游戏,游戏的状态是由一些逻辑命题描述:

$$X(0,2)$$
 $X(1,1)$ 
 $X(2,1)$ 
 $O(0,0)$ 
 $O(1,0)$ 
 $O(1,2)$ 
 $O(2,2)$ 
 $\square(0,1)$ 
 $\square(2,0)$ 
 $(7)$ 

表示这状态:

$$\begin{array}{c|cccc}
\hline
\bigcirc & \times \\
\hline
\bigcirc & \times \\
\hline
& \times \\
\hline
\end{array}$$
(8)

一条 logic rule 可以是这样:

$$X(x,y) \land X(w,y) \land \neq (x,w) \Rightarrow \text{ColumnWin}(,)$$
 (9)

表示如果有两个 X 在同一直行,则这一行可以赢。

其实我也不知道 打井游戏 的正确 rules 是怎样,这要等 learn 出来之后看看。

在 (9) 式里我用了  $\neq$  这个 关系 (relation) 或 谓词 (predicate),其实是要额外定义的 (externally defined)。详细来说这就像一种 programming language.

用读者的想像力脑补一下,可以明白到,这种逻辑引擎,基本上是可以解决任何问题的。

#### 2.1 Rete algorithm

(Rete 在 拉丁文的意思是「网状」)

其实这个算法也和学习无关,它只是逻辑引擎 的一个 加速 算法,大部分 实际使用的逻辑引擎 都需要 Rete 的加速。

基本上, rete 算法将 logic rules 分拆、重组成 树 的结构:

$$\boxed{\text{logic rules}} \hookrightarrow \boxed{$$
树}. (10)

这 tree 的意思和 decision tree 差不多。

逻辑引擎 运行时,从 input 输入一些 命题,进入 working memory. 这些 命题 传统上叫作 **WME** (working memory elements). 於是要将 WME 和 知识库中的 logic rules 逐一比较,看看哪条 rule 能够 apply,这过程 称为 matching. Rete 的作用是加速这 matching.

Rete 的 decision tree,输入是一个新的 WME,从树的 根 出发,比较有没有 match,如果有则记忆在树的节点里,如果没有则继续往下搜寻。

举个例:「爱一个人但那人不爱你,则不开心」

$$\forall X, Y. \quad \underbrace{X \heartsuit Y \land \neg Y \heartsuit X}_{\text{head}} \Rightarrow \underbrace{\odot X}_{\text{tail}} \tag{11}$$

在 rete 的树上会有节点检查 有没有  $\heartsuit$  和  $\neg \heartsuit$  这两个 WME,如果两个节点都通过,则有一链结会通往 结论的「激活」(fire).

当然 rete 这个 tree 可以有不同的构造方法,类似 decision tree,例如根据 information gain.

由於 rete 是树状结构,它是 hierarchical (层级化)的。我们可以利用 rete 的层级化,将 进化算法 变成 层级化的。这会是论文最大的贡献。