

## 第二部分： 智能自治Agent

章宗长

2023年3月14日

# 内容安排

2.1

智能Agent

2.2

智能Agent的体系结构

2.3

演绎推理Agent

2.4

实用推理Agent

2.5

反应式Agent

2.6

混合式Agent

# 演绎推理Agent

- 作为定理证明器的Agent
- 面向Agent的程序设计
- 并发MetateM

# 面向Agent的程序设计



- 1990年，Yoav Shoham基于计算的社会性观点，提出了一个新的程序设计风格：面向Agent的程序设计
- **核心思想**：用意识属性直接对Agent进行程序设计
  - 意识属性：如信念、愿望、意图等
  - 采用与人类一样的抽象机制表示复杂系统的特性
- **Agent0**：第一个实现面向Agent程序设计风格的语言

# Agent0

- Agent0中的每个Agent有4部分：
  - 一组能力集合（Agent可以做的事情）
  - 初始信念集合
  - 初始承诺集合（Agent将要做的事情）
  - 承诺规则集合

决定Agent如何行动的关键部分

- 一条承诺规则包含：
  - 一个消息条件
  - 一个思维状态条件（mental condition）
  - 一个动作

- 当接收到一条消息，**激活一条承诺规则的前提**：
  - 该规则的消息条件与Agent接收到的消息匹配
  - 该规则的思维状态条件与Agent的信念匹配
- 如果一条承诺规则**被激活**，则Agent承诺要做的**动作**
  - **消息**
    - 请求（request）
      - 执行一个动作
    - 取消请求（non-request）
      - 阻止执行一个动作
    - 通知（inform）
      - 传送消息
  - Agent的**动作**
    - 私有动作
      - 内部执行的子进程
    - 通信动作
      - 发送**消息**

# Agent0的承诺规则的一个例子

- 如果从agent收到一条要求在时间time做动作action的消息，并且相信：
    - agent此时是朋友
    - 可以做动作action
    - 在时间time，没有对其他动作的承诺
- 则承诺在时间time做动作action

```
COMMIT(  
  ( agent, REQUEST, DO(time, action)  
  ), ;;; msg condition  
  ( B,  
    [now, Friend agent] AND  
    CAN(self, action) AND  
    NOT [time, CMT(self, anyaction)]  
  ), ;;; mental condition  
  self,  
  DO(time, action)  
)
```

# 演绎推理Agent

- 作为定理证明器的Agent
- 面向Agent的程序设计
- 并发MetateM



# 并发MetateM & 时序逻辑

## ■ 并发MetateM

- 由Michael Fisher开发
- 基于时序逻辑的多Agent编程语言



## ■ 时序逻辑

- 在经典逻辑的基础上增加了表示事件的时间顺序模态的连接词
- 命题时序逻辑=命题逻辑+事件的时间顺序模态
- 一阶时序逻辑=一阶逻辑+事件的时间顺序模态

# MetateM Agent

- 并发MetateM系统中的Agent是并发执行的实体，可以通过消息广播互相通信
- 并发MetateM Agent有两个主要部件：
  - 接口：定义Agent如何与环境（即其他Agent）进行交互
  - 计算引擎：定义Agent如何采取行动
- 一个Agent的接口由3个部分组成：
  - Agent的标识（即Agent的名字）
  - 环境命题集：用来定义Agent可以接收的消息的符号集合
  - 组件命题集：用来定义Agent可以发送的消息的符号集合

- 例如，一个“堆栈” Agent 的接口定义可以是

stack(pop, push)[popped, full]

Agent 的标识

环境命题

组件命题

- 计算引擎

- 直接执行 Agent 的说明，该说明用一组程序规则给出
- 每条程序规则对应于一个时序逻辑公式
- 每个时序逻辑公式描述了 Agent 的功能和行为
- 程序规则集合的定义是用并发 MetateM 编写 Agent 程序的关键和核心

# 程序规则

## ■ 形式:

与过去有关的前件  $\Rightarrow$  与现在和将来有关的后件

## ■ 时序逻辑公式，一些例子:

$\square \text{important}(\text{agents})$

现在和将来agents都是重要的

$\diamond \text{important}(\text{ConcurrentMetateM})$

将来某个时刻，并发MetateM是重要的

◆ important(Prolog)

在过去某个时刻，Prolog是重要的

$(\neg \text{friends}(\text{us})) \mathcal{U} \text{apologise}(\text{you})$

直到你道歉以前，我们都不是朋友

○ apologise(you)

明天（下一个状态），你道歉

◎ apologise(you)  $\Rightarrow$  ○ friends(us)

如果你昨天道歉了，那么我们明天将是朋友

$\text{friends}(\text{us}) \mathcal{S} \text{apologise}(\text{you})$

从你道歉以来，我们一直是朋友

# 并发MetateM规则的时序连接符

操作符	含义
$\bigcirc \varphi$	$\varphi$ “明天” 为真
$\bullet \varphi$	$\varphi$ “昨天” 为真
$\Diamond \varphi$	未来某个时刻有 $\varphi$
$\Box \varphi$	未来总是有 $\varphi$
$\blacklozenge \varphi$	过去某个时刻有 $\varphi$
$\blacksquare \varphi$	过去总是有 $\varphi$
$\varphi \mathcal{U} \psi$	直到 $\psi$ 以前 $\varphi$ 为真
$\varphi \mathcal{S} \psi$	从 $\psi$ 以来 $\varphi$ 一直为真
$\varphi \mathcal{W} \psi$	除非 $\psi$ 为真 $\varphi$ 才为真
$\varphi \mathcal{Z} \psi$	除非 $\psi$ 为真 $\varphi$ 才为真

# 小结

## ■ 作为定理证明的Agent

- 内部状态（**知识库**），感知函数，状态转移函数，演绎规则
- **动作选择函数**是一个基于其知识的定理证明过程
- 例子：真空吸尘器世界
- 问题：动作选择的时效性、表达能力、易用性

## ■ 面向Agent的程序设计

- **核心思想**：用意识属性直接对Agent进行程序设计
- **Agent0**：第一个实现面向Agent程序设计风格的语言

## ■ 并发MetateM

- 基于**时序逻辑**的多Agent编程语言
- 可以用于实现演绎推理Agent

# 内容安排

2.1

智能Agent

2.2

智能Agent的体系结构

2.3

演绎推理Agent

2.4

**实用推理Agent**

2.5

反应式Agent

2.6

混合式Agent



# 实用推理Agent

- 实用推理=慎思过程+目标手段推理
- 目标手段推理
- 实现一个实用推理Agent
- 过程推理系统

# 什么是实用推理(practical reasoning)?

- **实用推理**直接通过推理得到动作，是弄清楚做什么动作的过程：

实用推理是权衡不同观点间的矛盾，这些不同的观点来自Agent的愿望/评价/关心的问题以及Agent相信的事情。 ——Michael E. Bratman

- 将**实用推理**与**理论推理**区分：
  - 理论推理直接导致**信念**
  - 实用推理直接导致**动作**



# 实用推理的组成

- 人类的实用推理由两个过程组成：
  - **慎思过程**（deliberation）
    - 决定要实现的状态
    - 慎思过程的结果是**意图**（intentions）
  - **目标手段推理**（means-ends reasoning）
    - 决定如何实现这些状态
    - 手段-目的推理的结果是**规划**（plans）
- 例子：大学毕业，面临重要选择
  - **慎思过程**：决定把哪种职业作为目标的过程
  - **目标手段推理**：决定如何实现这一状态的过程

# 意图

- 意图可以刻画动作：

我可能故意地把一个人推到火车下面，并且推他的意图是要杀了他。

- 意图可以刻画思维状态：

今天早上我有意图要在下午把某个人推到火车下面。

- 在实用推理中，用意图刻画思维状态

- 未来的意图，即Agent有意图实现将来的某一状态

# 实用推理中的意图

## ■ 意图在实用推理中起着重要作用：

### 1. 意图驱动目标手段推理

如果Agent形成了一个意图，它会投入资源来决定如何实现这一意图。

### 2. 意图约束未来慎思

Agent不会接受与当前意图不一致的选择。

### 3. 意图的持续性

没有足够的理由一般不会放弃一个意图。

## 4. 意图与信念密切相关

如果Agent形成了一个意图，那么它相信在合适的条件下，能实现这个意图。

如果Agent有意图实现某个状态，同时相信不能实现它，那么它是不理性的。

## 5. 不必想要意图的所有预期副作用

如果Agent相信 $\Box\psi$  并且想要实现 $\phi$ ，那么它不一定也想要实现 $\psi$ 。



想要看牙医，不意味着想要痛苦

## 6. 意图有比愿望（desire）更强的预动属性

我今天下午想打篮球的愿望会潜在地影响今天下午的活动。  
在确定做什么之前，它必然会和其他有关愿望发生竞争……

但是，一旦我的意图是下午打篮球，事情就确定了：一般不需要再继续从多个方面考虑。

等到下午的时候，一般只要继续执行这个意图就可以了。

（Bratman, 1990）

# 实用推理Agent

- 实用推理=慎思过程+目标手段推理
- 目标手段推理
- 实现一个实用推理Agent
- 过程推理系统

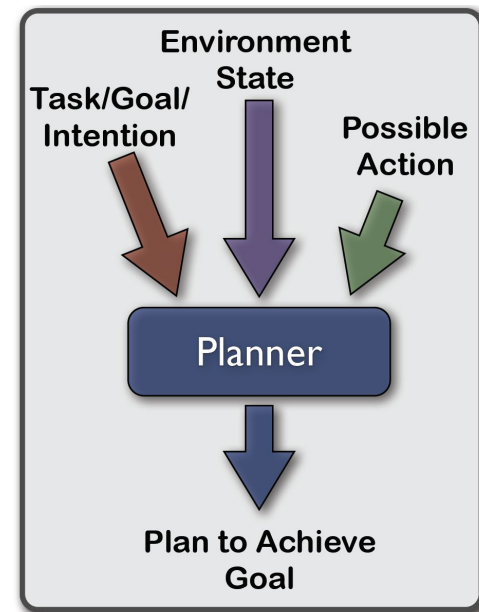


# 目标手段推理/规划（Planning）

- **规划**是行动方案的设计，它将实现一些期望的目标

- **规划器**是接受下列输入表示的系统：

- 目标、意图或者任务
- 当前的环境状态——Agent的信念
- Agent可以采取的动作



- 作为输出，规划算法产生一个**规划**（plan）

- 本质上，这就是**自动编程**（automatic programming）

- 不需要直接告诉系统如何去做！

- 让它自己想办法实现目标！

- STRIPS规划器

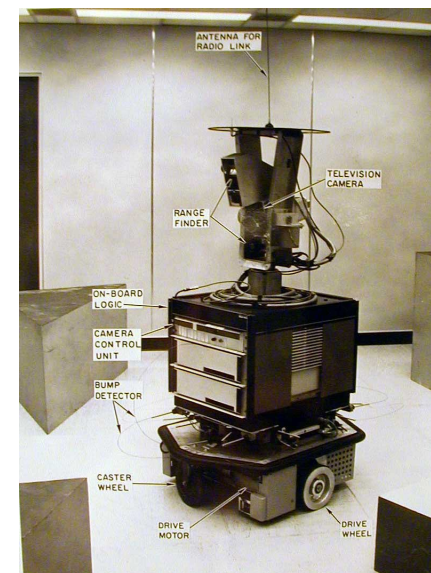
- 第一个规划器：Stanford Research Institute Problem Solver

- 由Richard Fikes和Nils Nilsson在1971年开发，用在机器人Shakey上

- 两个基本部件

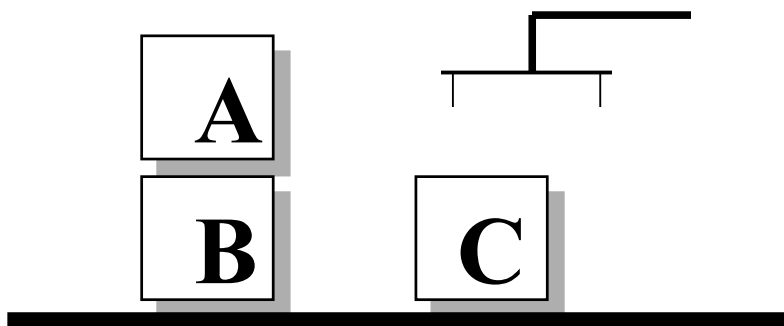
- 世界模型：用一阶逻辑的集合表示

- 动作模式：描述了规划Agent可以执行的所有动作的前提条件和执行效果



机器人Shakey

# 积木世界



- 以积木世界为例介绍规划技术
  - 3个相同尺寸的积木（A，B和C），一个机械臂和一个桌面
  - 目的：为机械臂生成一个堆放积木的规划

■ 描述积木世界的谓词:

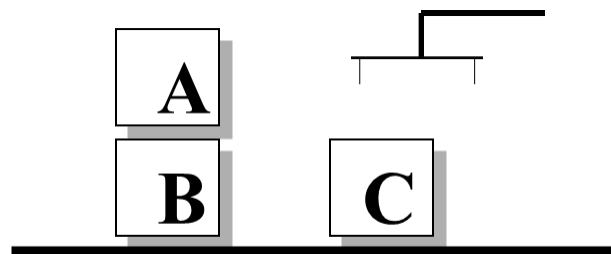
谓词	含义
On(x, y)	物体x在物体y之上
OnTable(x)	物体x在桌面上
Clear(x)	物体x上没有东西
Holding(x)	机械臂拿着物体x
ArmEmpty	机械臂为空

■ 使用封闭世界假设:

- 未声明的任何内容为假

■ 右图积木世界的谓词表示:

- {Clear(A), On(A, B), OnTable(B),  
OnTable(C), Clear(C), ArmEmpty}



■ 把目标也表示为一阶逻辑公式的集合:

- {OnTable(A), OnTable(B), OnTable(C), ArmEmpty}

把所有的积木都放在桌面上

# 积木世界中的动作

- 使用STRIPS的形式来表示动作
- 每个动作有一个：
  - 名字：可能带有参数
  - 前提条件表：一些事实的表，动作执行前必须为真
  - 删除表：一些事实的表，动作执行后不再为真
  - 增加表：一些通过执行动作变成真的事实表
- 每个动作都可能包含变量

# 积木世界中的动作

*Stack(x, y)*

pre  $Clear(y) \wedge Holding(x)$   
del  $Clear(y) \wedge Holding(x)$   
add  $ArmEmpty \wedge On(x, y)$

当机械臂把手中的物体x放在物体y上时，产生**Stack**动作

*Pickup(x)*

pre  $Clear(x) \wedge OnTable(x) \wedge ArmEmpty$   
del  $OnTable(x) \wedge ArmEmpty$   
add  $Holding(x)$

当机械臂从桌面上拿起物体x时，发生**Pickup**动作

*UnStack(x, y)*

pre  $On(x, y) \wedge Clear(x) \wedge ArmEmpty$   
del  $On(x, y) \wedge ArmEmpty$   
Add  $Holding(x) \wedge Clear(y)$

当机械臂从另一个物体y上面拿起物体x时，发生**UnStack**动作

*PutDown(x)*

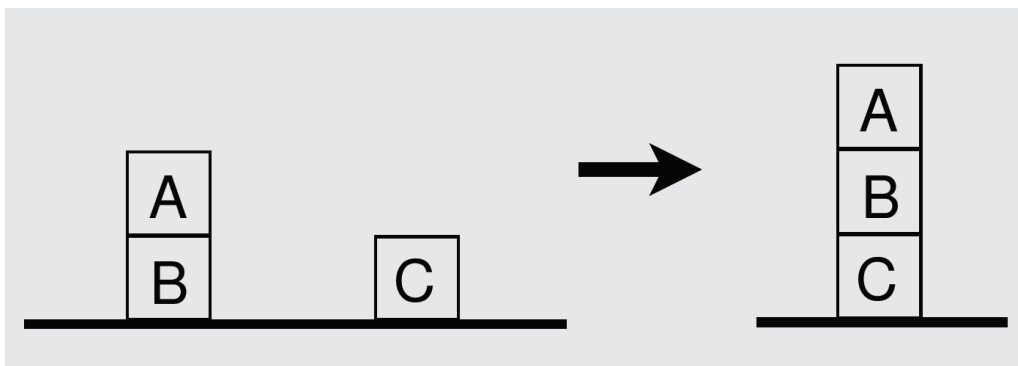
pre  $Holding(x)$   
del  $Holding(x)$   
add  $Clear(x) \wedge OnTable(x) \wedge ArmEmpty$

当机械臂把物体x放在桌面上时，发生**PutDown**动作

# 规划 (Plan)

## ■ 规划是什么？

- 一系列动作（列表），其中变量替换为常量



*UnStack(A,B)*

*Putdown(A)*

*Pickup(B)*

*Stack(B,C)*

*Pickup(A)*

*Stack(A,B)*

# 规划问题的形式化表示

- 假设Agent可以执行固定的一组动作：

$$Ac = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$$

- 对动作 $\alpha \in Ac$ 的描述用三元组表示：

$$\langle P_\alpha, D_\alpha, A_\alpha \rangle$$

- $P_\alpha$ ：刻画动作 $\alpha$ 的前提条件
- $D_\alpha$ ：刻画通过执行动作 $\alpha$ （删除表）变为假的事实
- $A_\alpha$ ：刻画通过执行动作 $\alpha$ （增加表）变为真的事实



- 规划问题可以用三元组表示：

$$\langle B_0, Ac, I \rangle$$

- $B_0$ : Agent关于世界的初始状态的信念
  - $Ac$ : 动作的集合
  - $I$ : 要实现的目标（或者意图）
- 规划 $\pi$ 是一个动作序列:  $\pi = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$
  - 动作会改变世界的状态
    - 理性Agent在执行动作后会更新它的信念

$$B_0 \xrightarrow{\alpha_1} B_1 \xrightarrow{\alpha_2} \dots \xrightarrow{\alpha_n} B_n$$

# 规划的有效性

- 对于问题  $\langle B_0, Ac, I \rangle$ ，称一个规划  $\pi$  是 **可接受的** (acceptable)，当且仅当：

对于所有  $1 \leq j \leq n$ ,  $B_{j-1} \models P_{\alpha_j}$

第  $j$  步的动作  $\alpha_j$  的前提条件在前一个信念  $B_{j-1}$  中是可满足的

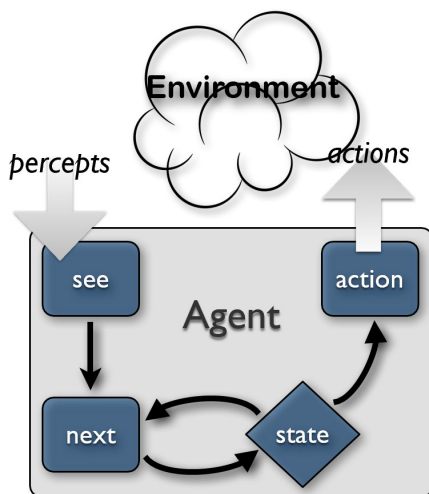
- 一个规划  $\pi$  是 **正确的** (correct)，当且仅当：
  - 它是可接受的
  - $B_n \models I$ ，即目标在由规划产生的最后的环境状态中

# 实用推理Agent

- 实用推理=慎思过程+目标手段推理
- 目标手段推理
- 实现一个实用推理Agent
- 过程推理系统

# 实现一个实用推理Agent

## ■ 第一步:



### Agent Control Loop Version 1

```
1. while true
2.     observe the world;
3.     update internal world model;
4.     deliberate about what intention
       to achieve next;
5.     use means-ends reasoning to get
       a plan for the intention;
6.     execute the plan
7. end while
```

## ■ 感知函数 $see : E \rightarrow Per$

## ■ 下一个状态函数

$next : I \times Per \rightarrow I$

## 信念修正函数

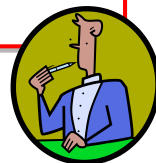
$brf : 2^{Bel} \times Per \rightarrow 2^{Bel}$

## ■ 使算法更正式些:

Agent Control Loop Version 2

```
1.  $B := B_0$ ; /* initial beliefs */  
2. while true do  
3.     get next percept  $\rho$ ;  
4.      $B := brf(B, \rho)$ ;  
5.      $I := deliberate(B)$ ;  
6.      $\pi := plan(B, I)$ ;  
7.     execute( $\pi$ )  
8. end while
```

怎样实现这个**谨慎函数**呢？



- $I \subseteq Int$ ,  $Int$ 为所有意图的集合
- $brf()$ : 信念修正函数
- $plan()$ : 规划算法, 输出一个规划
- $execute(\pi)$ : 依次执行规划 $\pi$ 中每个动作的函数

# 慎思过程

- Agent如何慎思？
  - 首先尝试了解可以使用的选项（options）
  - 在它们之间选择，并承诺（commit）其中一些
- 选择的选项就是意图
- 慎思函数可以分解为两个不同的功能组件：
  - 选项生成（option generation） 得到愿望集
  - 过滤（filtering） 得到意图集

# 选项生成 & 过滤

## ■ 选项生成函数

$$options : 2^{Bel} \times 2^{Int} \rightarrow 2^{Des}$$

- 接受Agent当前的信念和意图，以此为基础产生可能的选项或愿望的集合

## ■ 过滤函数

$$filter : 2^{Bel} \times 2^{Des} \times 2^{Int} \rightarrow 2^{Int}$$

- 从竞争的选项中做出“最佳”的选择，供Agent做出承诺

# 信念/愿望/意图 (BDI) 模型

## 信念修正函数

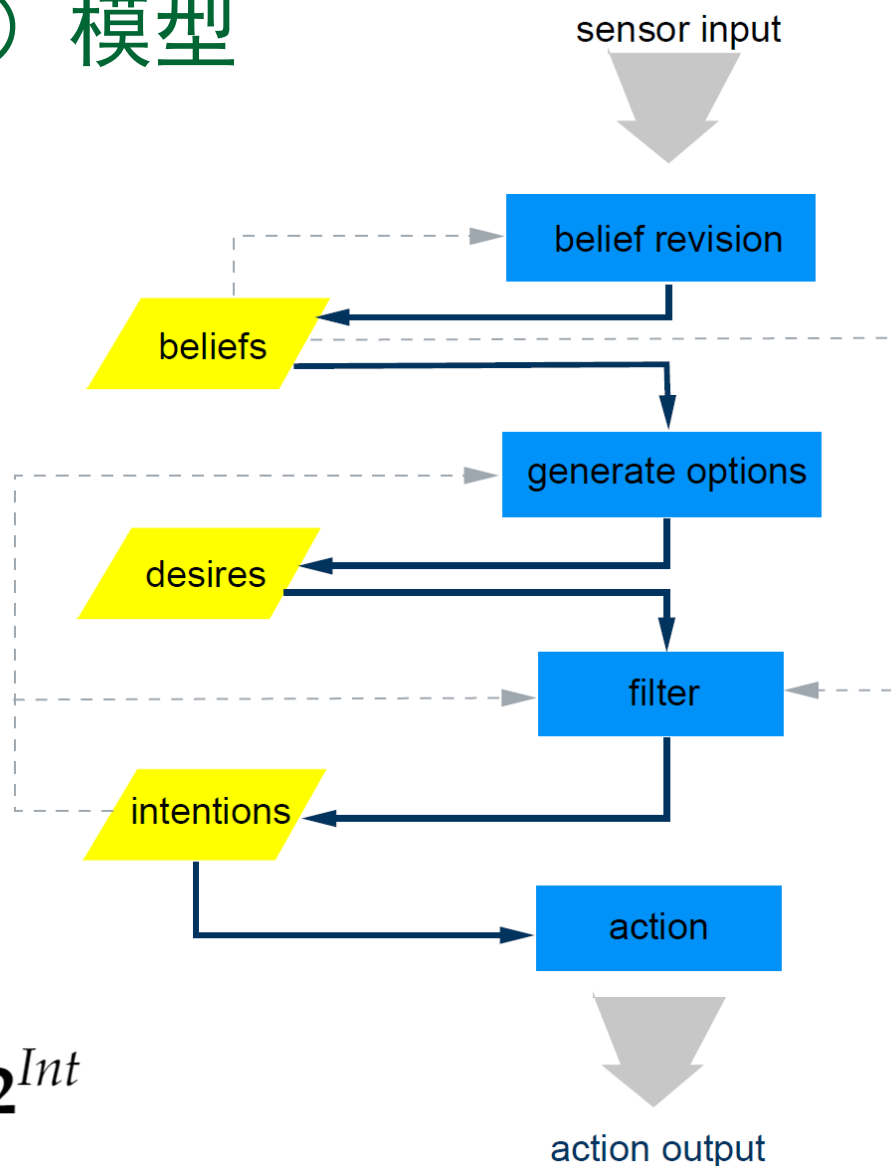
$$brf : 2^{Bel} \times Per \rightarrow 2^{Bel}$$

## 选项产生函数

$$options : 2^{Bel} \times 2^{Int} \rightarrow 2^{Des}$$

## 过滤函数

$$filter : 2^{Bel} \times 2^{Des} \times 2^{Int} \rightarrow 2^{Int}$$

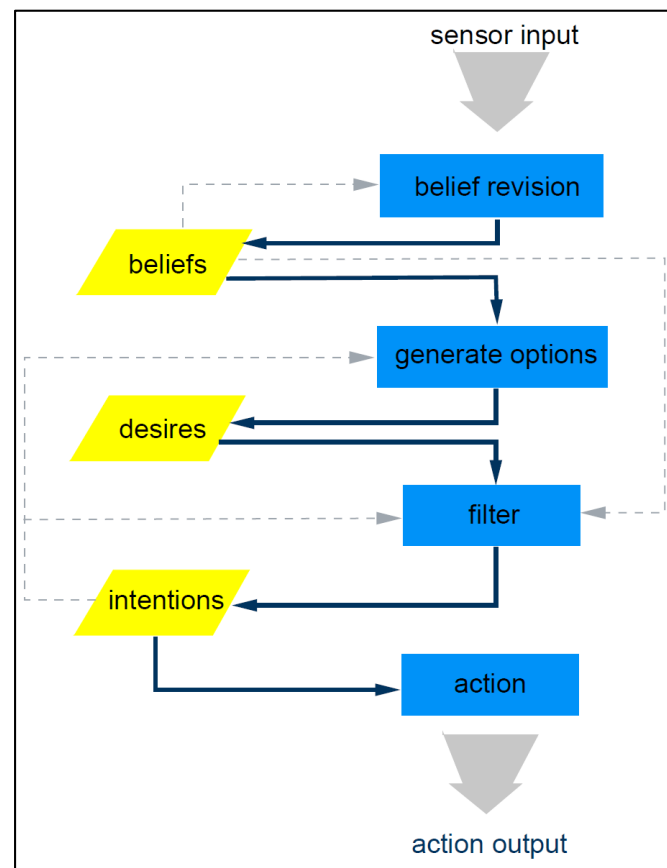




# 盲目承诺Agent

## Agent Control Loop Version 3

```
1.  $B := B_0$ ;  
2.  $I := I_0$ ;  
3. while true do  
4.   get next percept  $\rho$ ;  
5.    $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.    $D := options(B, I)$ ;  
7.    $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.    $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.   execute( $\pi$ )  
10. end while
```



■ 存在什么问题?



对手段和目标都盲目承诺

# 承诺策略

- Agent用来决定什么时候更新意图和规划的机制
- Agent对目标和手段都有承诺
- 盲目承诺（也称狂热承诺）
  - Agent将一直维持一个意图，直到它相信这个意图真的已经实现了为止

■ 如何修改呢？



如果规划有误，则重新规划

# 仅对目标盲目承诺的Agent

- 当规划 $\pi$ 中没有动作时,  $empty(\pi)$ 为真
- $hd(\pi)$ 返回规划 $\pi$ 中第一个动作
- $tail(\pi)$ 返回除去规划头部的剩余所有规划
- $sound(\pi, I, B)$ 代表在给定 $B$ 时,  $\pi$ 是实现 $I$ 的正确的规划

## Agent Control Loop Version 4

```
1.   $B := B_0$ ;  
2.   $I := I_0$ ;  
3.  while true do  
4.      get next percept  $\rho$ ;  
5.       $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.       $D := options(B, I)$ ;  
7.       $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.       $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.      while not  $empty(\pi)$  do  
10.          $\alpha := hd(\pi)$ ;  
11.          $execute(\alpha)$ ;  
12.          $\pi := tail(\pi)$ ;  
13.         get next percept  $\rho$ ;  
14.          $B := brf(B, \rho)$ ;  
15.         if not  $sound(\pi, I, B)$  then  
16.              $\pi := plan(B, I)$   
17.         end-if  
18.     end-while  
19. end-while
```

# 仅对目标盲目承诺的Agent（续）

## ■ 对手段不再盲目承诺

- 每执行一个动作后，会修正信念 $B$ （第14行）
- 并确保在给定 $B$ 时， $\pi$ 是实现 $I$ 的正确的规划（第15行）
- 如果 $\pi$ 不再是正确的规划，则通过规划算法重新产生新的 $\pi$ （第16行）

## ■ 对目标（意图）仍然盲目承诺

- 不停下来考虑它的意图是否合适

### Agent Control Loop Version 4

```
1.  $B := B_0$ ;  
2.  $I := I_0$ ;  
3. while true do  
4.   get next percept  $\rho$ ;  
5.    $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.    $D := options(B, I)$ ;  
7.    $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.    $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.   while not empty( $\pi$ ) do  
10.     $\alpha := hd(\pi)$ ;  
11.    execute( $\alpha$ );  
12.     $\pi := tail(\pi)$ ;  
13.    get next percept  $\rho$ ;  
14.     $B := brf(B, \rho)$ ;  
15.    if not sound( $\pi, I, B$ ) then  
16.       $\pi := plan(B, I)$   
17.    end-if  
18.  end-while  
19. end-while
```

# 专一承诺Agent

## ■ 修改

- 停下来确定意图是否已经实现了或者意图是否已经不可能实现

## ■ 特点：在满足下列条件之一时重新考虑意图

- 已经完全执行了一个规划来实现当前意图
- 相信已经实现了当前意图
- 相信当前意图不再可能实现

专一承诺 (Single Minded Commitment)

### Agent Control Loop Version 5

```
1.  $B := B_0$ ;  
2.  $I := I_0$ ;  
3. while true do  
4.   get next percept  $\rho$ ;  
5.    $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.    $D := options(B, I)$ ;  
7.    $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.    $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.   while not( $empty(\pi)$   
        or  $succeeded(I, B)$   
        or  $impossible(I, B)$ ) do  
10.     $\alpha := hd(\pi)$ ;  
11.     $execute(\alpha)$ ;  
12.     $\pi := tail(\pi)$ ;  
13.    get next percept  $\rho$ ;  
14.     $B := brf(B, \rho)$ ;  
15.    if not  $sound(\pi, I, B)$  then  
16.       $\pi := plan(B, I)$   
17.    end-if  
18.  end-while  
19. end-while
```

# 坦率承诺Agent

## ■ 专一承诺Agent存在的问题

- 当前意图可能不再是“最佳”的，因为在规划和动作执行的过程中，环境可能发生变化

## ■ 修改

- 在每次执行一个动作后，都会有慎思过程来重新计算意图

坦率承诺

(Open Minded Commitment)

Agent Control Loop Version 6

```
1.  $B := B_0$ ;  
2.  $I := I_0$ ;  
3. while true do  
4.   get next percept  $\rho$ ;  
5.    $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.    $D := options(B, I)$ ;  
7.    $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.    $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.   while not ( $empty(\pi)$   
        or  $succeeded(I, B)$   
        or  $impossible(I, B)$ ) do  
10.     $\alpha := hd(\pi)$ ;  
11.     $execute(\alpha)$ ;  
12.     $\pi := tail(\pi)$ ;  
13.    get next percept  $\rho$ ;  
14.     $B := brf(B, \rho)$ ;  
15.     $D := options(B, I)$ ;  
16.     $I := filter(B, D, I)$ ;  
17.    if not  $sound(\pi, I, B)$  then  
18.       $\pi := plan(B, I)$   
19.    end-if  
20.  end-while  
21. end-while
```

# 使用意图重考虑的Agent

## ■ 两难的局面

- 专一承诺Agent: 不停下来充分地重新考虑它的意图, 可能这些意图不再是最佳的
- 坦率承诺Agent: 不断地重复考虑它的意图, 将会没有足够的时间实现这些意图

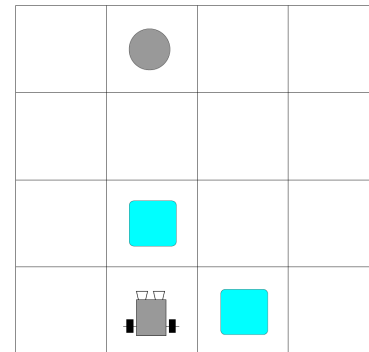
## ■ 解决方案

- 引入一个布尔函数 **reconsider** 决定是否重新考虑意图

### Agent Control Loop Version 7

```
1.   $B := B_0$ ;  
2.   $I := I_0$ ;  
3.  while true do  
4.      get next percept  $\rho$ ;  
5.       $B := brf(B, \rho)$ ;  
6.       $D := options(B, I)$ ;  
7.       $I := filter(B, D, I)$ ;  
8.       $\pi := plan(B, I)$ ;  
9.      while not( $empty(\pi)$   
              or  $succeeded(I, B)$   
              or  $impossible(I, B)$ ) do  
10.          $\alpha := hd(\pi)$ ;  
11.          $execute(\alpha)$ ;  
12.          $\pi := tail(\pi)$ ;  
13.         get next percept  $\rho$ ;  
14.          $B := brf(B, \rho)$ ;  
15.         if  $reconsider(I, B)$  then  
16.              $D := options(B, I)$ ;  
17.              $I := filter(B, D, I)$ ;  
18.         end-if  
19.         if not  $sound(\pi, I, B)$  then  
20.              $\pi := plan(B, I)$   
21.         end-if  
22.     end-while  
23. end-while
```

# 重新考虑最佳意图



- Kinny和Georgeff在1991年通过瓦片世界的实验研究了重新考虑意图策略的有效性：

Kinny, D. and Georgeff, M. Commitment and effectiveness of situated agents. In IJCAI, pages 82-88, Sydney, Australia, 1991.

- 两种不同类型的重新考虑策略：
  - 鲁莽的（bold）Agent：在当前规划被全部执行以前，从不停下来重新考虑它们的意图
  - 谨慎的（cautious）Agent：在执行每个动作后，都停下来重新考虑



## 重新考虑最佳意图（续）

在一个Agent控制回路/  
循环中世界变化的次数

- 环境的动态性以世界变化率 $\gamma$ 表示
- 如果 $\gamma$ 低（世界变化不快），鲁莽的Agent比谨慎的Agent做得更好
  - 谨慎的Agent要花费时间重新考虑它们的承诺，而鲁莽的Agent则忙于努力实现自己的意图
- 如果 $\gamma$ 高（世界变化频繁），谨慎的Agent胜过鲁莽的Agent
  - 谨慎的Agent能够发现意图什么时候消失，并且能够在偶然的运气和新的机会出现时，利用它们

# 实用推理Agent

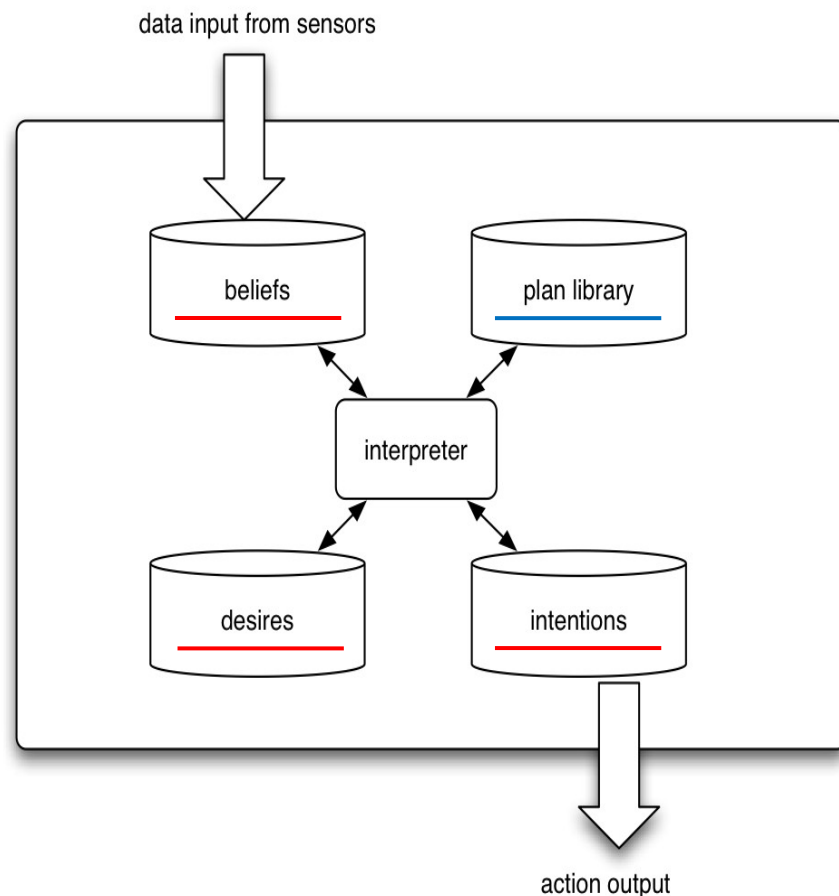
- 实用推理=慎思过程+目标手段推理
- 目标手段推理
- 实现一个实用推理Agent
- 过程推理系统

# 过程推理系统（Procedure Reasoning System, PRS）

- 过程推理系统（PRS）：由斯坦福大学研究所的Michael Georgeff等研发
- 最早使用BDI体系结构来开发软件Agent并成功用于各种应用的系统之一
- 不同版本的PRS
  - 澳大利亚人工智能研究所的DMARS
  - 密歇根大学用C++实现的PRS系统UMPRS
  - 利用Java程序设计语言实现的JAM

# PRS系统的结构

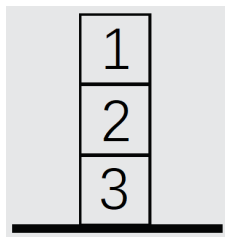
- 采用**BDI**体系结构
- 拥有一个预先编译好的**规划库**
  - 规划库拥有一个或者多个规划
  - 这些规划是事先由Agent程序员手工构造的
- 每一个**规划**有下列元素
  - **目标**——规划的后件
  - **上下文**——规划的前件（前提条件）
  - **内容**——规划的“方法”部分，即要执行的动作序列



# PRS系统实例：JAM系统

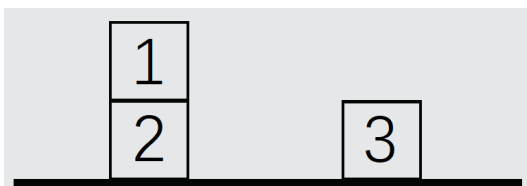
## ■ Agent的顶层目标

- 实现目标blocks\_stacked



## ■ Agent的初始信念

- 在FACTS部分给出



### GOALS:

ACHIEVE blocks\_stacked;

### FACTS:

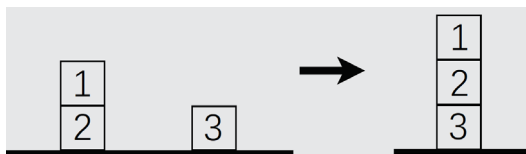
// Block1 on Block2 initially so need  
//to clear Block2 before stacking.

```
FACT ON "Block1" "Block2";  
FACT ON "Block2" "Table";  
FACT ON "Block3" "Table";  
FACT CLEAR "Block1";  
FACT CLEAR "Block3";  
FACT CLEAR "Table";  
FACT initialized "False";
```

# PRS系统实例：JAM系统（续）

## ■ 顶层规划

### □ 实现目标blocks\_stacked



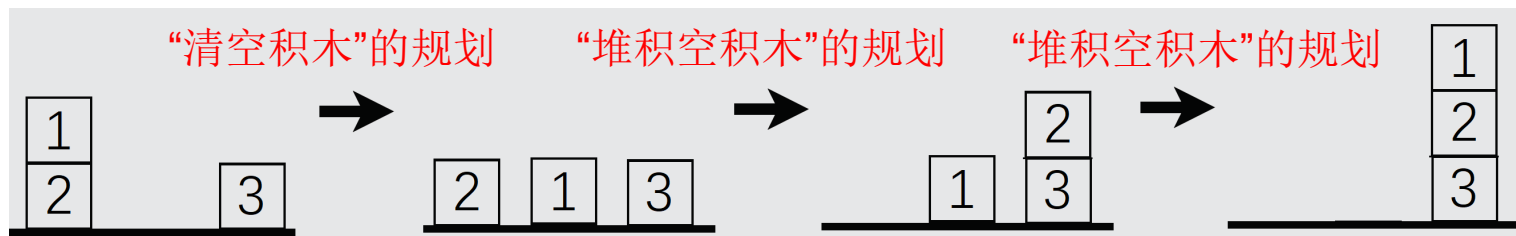
CONTEXT为空（即为真），  
这个规划可以直接执行

BODY由一些指令和目标构成

在执行开始时，会把要实现的  
意图推入意图堆栈

```
Plan: {  
  NAME: "Top-level plan"  
  DOCUMENTATION:  
    "Establish Block1 on Block2 on Block3."  
  GOAL:  
    ACHIEVE blocks_stacked;  
  CONTEXT:  
  BODY:  
    EXECUTE print "Goal: Blk1 on Blk2 on Blk3 on Table.\n";  
    EXECUTE print "World Model at start is:\n";  
    EXECUTE printWorldModel;  
  
    EXECUTE print "ACHIEVEing Block3 on Table.\n";  
    ACHIEVE ON "Block3" "Table"; Agent的一个FACT  
  
    EXECUTE print "ACHIEVEing Block2 on Block3.\n";  
    ACHIEVE ON "Block2" "Block3";  
  
    EXECUTE print "ACHIEVEing Block1 on Block2.\n";  
    ACHIEVE ON "Block1" "Block2";  
  
    EXECUTE print "World Model at end is:\n";  
    EXECUTE printWorldModel;  
}
```

# PRS系统实例：JAM系统（续）



## ■ “清空积木”的规划

EFFECTS 决定了 Agent 在成功执行了 BODY 中的所有指令后，应该做些什么

给出了规划失败时，Agent 要执行的动作

```
Plan: {  
  NAME: "Clear a block"  
  GOAL:  
    ACHIEVE CLEAR $OBJ;  
  CONTEXT:  
    FACT ON $OBJ2 $OBJ;  
  BODY:  
    EXECUTE print "Clear " $OBJ2 " from on top of " $OBJ "\n";  
    EXECUTE print "Move " $OBJ2 " to table.\n";  
    ACHIEVE ON $OBJ2 "Table";  
  EFFECTS:  
    EXECUTE print "Clear: Retract ON " $OBJ2 " " $OBJ "\n";  
    RETRACT ON $OBJ2 $OBJ;  
  FAILURE:  
    EXECUTE print "\n\nClearing block " $OBJ " failed!\n\n";  
}
```

# PRS系统实例：JAM系统（续）

## ■ “堆积空积木”的规划

这个规划使用了效用，将其用于慎思过程

## ■ 在PRS系统中，慎思过程是从不同的规划中选择的过程

```
Plan: {  
  NAME: "Stack blocks that are already clear"  
  GOAL:  
    ACHIEVE ON $OBJ1 $OBJ2;  
  CONTEXT:  
  BODY:  
    EXECUTE print "Making sure " $OBJ1 " is clear\n";  
    ACHIEVE CLEAR $OBJ1;  
    EXECUTE print "Making sure " $OBJ2 " is clear.\n";  
    ACHIEVE CLEAR $OBJ2;  
    EXECUTE print "Moving " $OBJ1 " on top of " $OBJ2 ".\n";  
    PERFORM move $OBJ1 $OBJ2;  
  UTILITY: 10;  
  FAILURE:  
    EXECUTE print "\n\nStack blocks failed!\n\n";  
}
```

## ■ Agent如何慎思

- 1. 通过使用元级规划来实现，可以在执行时修改Agent的意图
- 2. 可以对规划使用效用，只需要选择效用最大的规划



# 小结

- 实用推理=慎思过程+目标手段推理
  - 实用推理：直接通过推理得到动作
  - 慎思过程：决定要实现的状态，结果是意图集
  - 目标手段推理：决定如何实现这些状态，结果是规划
- 目标手段推理
  - 规划，STRIPS规划器，规划问题的形式化表示
  - 例子：积木世界
- 实现一个实用推理Agent
  - BDI体系结构，承诺策略，意图重考虑
- 过程推理系统
  - 例子：用Java实现的JAM系统

## 课后作业2-8

- 考虑下图中的并发MetateM程序，解释Agent在这个系统中的行为。

提示：有5个Agent:

- ❑ SnowWhite是资源的提供者。可以把她想象成白雪公主，手中有糖
- ❑ eager, greedy, courteous, shy是资源的消费者。可以把他们想象成不同类型的小矮人

```
SnowWhite(ask)[give]:  
    ●ask(x) ⇒ ◇give(x)  
    give(x) ∧ give(y) ⇒ (x = y)  
eager(give)[ask]:  
    start ⇒ ask(eager)  
    ●give(eager) ⇒ ask(eager)  
greedy(give)[ask]:  
    start ⇒ □ask(greedy)  
courteous(give)[ask]:  
    ((¬ask(courteous) S give(eager)) ∧  
    (¬ask(courteous) S give(greedy))) ⇒ ask(courteous)  
shy(give)[ask]:  
    start ⇒ ◇ask(shy)  
    ●ask(x) ⇒ ¬ask(shy)  
    ●give(shy) ⇒ ◇ask(shy)
```

## 课后作业2-9

- 回忆在2.3节中讨论的真空吸尘器的例子，使用STRIPS的符号形式化表示这个Agent可提供的操作。

## 课后作业2-10

- 考虑用如下谓词描述的积木世界：

谓词	含义
$\text{On}(x, y)$	物体 $x$ 在物体 $y$ 之上
$\text{OnTable}(x)$	物体 $x$ 在桌面上
$\text{Clear}(x)$	物体 $x$ 上没有东西
$\text{Holding}(x)$	机械臂拿着物体 $x$
$\text{ArmEmpty}$	机械臂为空

Agent关于积木 $A$ 、 $B$ 、 $C$ 的初始信念 $B_0$ 和意图 $i$ 为：

$Beliefs\ B_0$	$Intention\ i$
$\text{Clear}(B)$	$\text{Clear}(A)$
$\text{Clear}(C)$	$\text{Clear}(B)$
$\text{On}(C, A)$	$\text{On}(B, C)$
$\text{OnTable}(A)$	$\text{OnTable}(A)$
$\text{OnTable}(B)$	$\text{OnTable}(C)$
$\text{ArmEmpty}$	$\text{ArmEmpty}$

Agent有一个动作集合：

$$Ac = \{\text{Stack}, \text{Unstack}, \text{Pickup}, \text{PutDown}\}$$

$Stack(x, y)$	
pre	$Clear(y) \ \& \ Holding(x)$
del	$Clear(y) \ \& \ Holding(x)$
add	$ArmEmpty \ \& \ On(x, y)$
$UnStack(x, y)$	
pre	$On(x, y) \ \& \ Clear(x) \ \& \ ArmEmpty$
del	$On(x, y) \ \& \ ArmEmpty$
add	$Holding(x) \ \& \ Clear(y)$
$Pickup(x)$	
pre	$Clear(x) \ \& \ OnTable(x) \ \& \ ArmEmpty$
del	$OnTable(x) \ \& \ ArmEmpty$
add	$Holding(x)$
$PutDown(x)$	
pre	$Holding(x)$
del	$Holding(x)$
add	$OnTable(x) \ \& \ ArmEmpty \ \& \ Clear(x)$

给定初始信念 $B_0$ 和意图 $i$ ，计算一个规划 $\pi$ 。画出该规划开始时的环境，以及每次执行了动作后的环境。

## 课后作业2-11

- 以下的伪代码为实用推理（BDI）Agent定义了一个控制回路：

```
1.
2.   $B := B_0$ ;
3.   $I := I_0$ ;
4.  while true do
5.    get next percept  $\rho$ ;
6.     $B := brf(B, \rho)$ ;
7.     $D := options(B, I)$ ;
8.     $I := filter(B, D, I)$ ;
9.     $\pi := plan(B, I)$ ;
10.   while not ( $empty(\pi)$  or  $succeeded(I, B)$  or  $impossible(I, B)$ ) do
11.      $\alpha := hd(\pi)$ ;
12.      $execute(\alpha)$ ;
13.      $\pi := tail(\pi)$ ;
14.     get next percept  $\rho$ ;
15.      $B := brf(B, \rho)$ ;
16.     if  $reconsider(I, B)$  then
17.        $D := options(B, I)$ ;
18.        $I := filter(B, D, I)$ ;
19.     end-if
20.     if not  $sound(\pi, I, B)$  then
21.        $\pi := plan(B, I)$ 
22.     end-if
23.   end-while
24. end-while
```

参照此伪代码，解释以下组件的用途/作用：

- a) 变量 $B$ 、 $D$ 和 $I$
- b) 感知 $\rho$
- c)  $brf(...)$ 函数
- d)  $options(...)$ 函数
- e)  $filter(...)$ 函数
- f)  $plan(...)$ 函数
- g)  $sound(...)$ 函数
- h)  $succeeded(...)$ 函数和 $impossible(...)$ 函数
- i)  $reconsider(...)$ 函数——在回答这部分问题的时候，你应该要明确说明此函数应具有的属性，以及可以假定其正常运行的情况。

# 编程作业1

## ■ 阅读论文：

Kinny, D. and Georgeff, M. Commitment and effectiveness of situated agents. In IJCAI, pages 82-88, Sydney, Australia, 1991.

复现论文中的实验结果。

提交代码（用Python或者C++实现）和实验报告。

截止时间为：**2023年4月11日**