

II. Agentní systémy, základní architektury, jejich modely a realizace

Podklady k přednáškám kurzu AGS

©2005, 2006

František Zbořil ml.
zborilf@fit.vutbr.cz

Obsah přednášky

- Modely agentních systémů
 - Reaktivní agenti, základní, s vnitřním stavem
 - Agenti se znalostí, kognitivní agenti
 - Proaktivní agenti, praktické rozhodování
 - Hybridní agenti
- Realizace agentů v softwarové podobě, programy
- Realizace agentů v hardwarové podobě, architektury
 - Situovaný automat
 - Subsumpční architektura
 - Vrstvené architektury

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

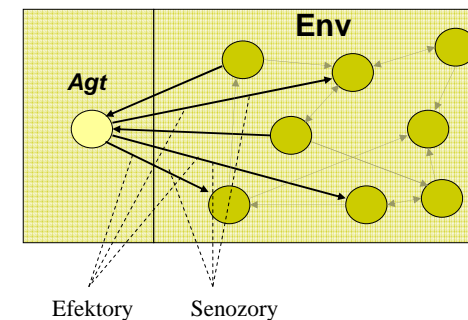
System, model

- $S=(U,R)$, kde U je universum zahrnující všechny prvky systému, R je charakteristika
- Časová množina T je množina všech časových okamžiků, ve kterých dochází ke změně systému $T=\{t_0,t_1,t_2 \dots \}$
- Chování systému s okolím u_0 je
$$\chi: \sigma_I(u_0)^T \rightarrow \sigma_O(u_0)^T$$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Agent a prostředí (model)

- Agent je jeden z prvků agentního systému a okolí je podsystem $Env=AS-\{Agt\}$



Env je systém, kterému tvoří okolí agent Agt , stejně tak část prostředí je okolím pro agenta Agt . Vstupním okolím agenta jsou prvky, které vnímá svými senzory a výstupním prvky prostředí, které může ovlivnit svými efekty.

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Agetní systém (model)

- Modely agentního systému budou vždy dvojice $\mathbf{AS} = \langle \mathbf{Agt}, \mathbf{Env} \rangle$ kde \mathbf{Agt} je agent a \mathbf{Env} prostředí. Jak agent, tak prostředí jsou opět struktury.
- V modelech budou použity následující množiny a funkce
 - \mathbf{E} : množina stavů prostředí
 - \mathbf{P} : množina vjemů
 - χ : funkce chování prostředí
 - \mathbf{A} : množina akcí prováděných agentem
 - \mathbf{S} : funkce vjemu agenta
 - \mathbf{C} : množina vnitřních stavů agenta
 - ξ : funkce chování agenta
 - \mathbf{T} : časová množina, $\mathbf{T} = \mathbf{T}_{ENV} \cup \mathbf{T}_{AGT}$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Agent a prostředí

- \mathbf{Act} je stav na výstupních branách agenta, $\mathbf{Act} \in \mathbf{A}$
- \mathbf{See} je stav na vstupních branách agenta $\mathbf{See} \in \mathbf{P}$
- Množina stavů prostředí \mathbf{E} zahrnuje všechny možné konfigurace prostředí \mathbf{Env} , tedy stavy jejich vstupního a výstupního prostoru a vnitřní stavy prvků prostředí
- Chování prostředí je tedy $\chi: (\mathbf{A} \times \mathbf{E})^{\mathbf{T}_{env}} \rightarrow (\mathbf{P} \times \mathbf{E})^{\mathbf{T}_{env}}$
- ... a chování agenta $\xi: (\mathbf{P} \times \mathbf{C})^{\mathbf{T}_{agt}} \rightarrow (\mathbf{A} \times \mathbf{C})^{\mathbf{T}_{agt}}$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Prostředí (model)

- Prostředí bude vnímáno z pohledu agenta jako okolí reprezentované jedním prvkem, které může nabývat stavů z množiny

$$\mathbf{E} = \{e_1, e_2 \dots\}$$

- Statické, deterministické

$$\chi: \mathbf{E} \times \mathbf{A} \rightarrow \mathbf{E}$$

- Dynamické, deterministické

$$\chi: \mathbf{E} \times \mathbf{A} \rightarrow \mathbf{E}, \chi: \mathbf{E} \rightarrow \mathbf{E}$$

- Dynamické, nedeterministické

$$\chi: \mathbf{E} \times \mathbf{A} \times \mathbf{T} \rightarrow \mathbf{E} \times \mathbf{T}, \chi: \mathbf{E} \times \mathbf{T} \rightarrow \mathbf{E} \times \mathbf{T}$$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agenti

- Reaktivní agent adekvátně reaguje na daný stav prostředí
- Většinou nemá symbolickou reprezentaci prostředí (model) a neprovádějí na základě tohoto modelu odvozování ohledně svého dalšího chování – svět sám o sobě je nejlepším modelem sebe samotného
- Čistě reaktivní agent, reaktivní agent s vnitřním stavem, subsumpční architektura

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Model reaktivního agenta

- Budeme nejprve uvažovat prostředí diskrétní, statické a deterministické

$$\mathbf{Env}_1 = \langle e_{10}, \mathbf{E}_1, \chi_1 \rangle,$$

$$\mathbf{E}_1 = \{e_{11}, e_{12} \dots e_{1i}\}, \chi_1: \mathbf{E}_1 \times \mathbf{A}_1 \rightarrow \mathbf{E}_1$$

- Reaktivní agent

$$\mathbf{Agt}_1 = \langle \mathbf{A}_1, \mathbf{P}_1, \xi_1, \mathbf{See}_1 \rangle$$

$$\mathbf{A}_1 = \{a_{11}, a_{12} \dots a_{1i}\}, \mathbf{P}_1 = \{p_{11}, p_{12} \dots p_{1i}\}$$

$$\mathbf{See}_1: \mathbf{E}_1 \rightarrow \mathbf{P}_1, \xi_1: \mathbf{P}_1 \rightarrow \mathbf{A}_1$$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent, příklad

- Prostředí tvoří šachovnice $n \times m$
- Stav prostředí je dán pozicí agenta na šachovnici
- Agent vnímá nejbližší stěnu (s prioritou sever/jih) a může se pohybovat vodorovně a svisle
- $\mathbf{E}_1 = \{[1,1], [1,2], \dots [1,n], [2,1], [2,2], \dots [2,n], \dots [m,1] \dots [m,n]\}$
- $\mathbf{P}_1 = \{north, south, west, east, null\}$
- $\mathbf{A}_1 = \{go_north, go_south, go_west, go_east\}$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent, příklad

- $S_1([a,b]) = north$ $a < m-a \wedge a \leq b \wedge a \leq n-b;$
- $S_1([a,b]) = south$ $m-a < a \wedge m-a \leq b \wedge m-a \leq n-b;$
- $S_1([a,b]) = west$ $b < n-b \wedge b < a \wedge b < m-a;$
- $S_1([a,b]) = east$ $n-b < b \wedge n-b < a \wedge n-b < m-a;$
- $S_1([a,b]) = null$ else
- $\xi_1(north) = go_south; \xi_2(south) = go_north;$
- $\xi_1(west) = go_east; \xi_2(east) = go_west;$
- $\chi_1([a,b], go_north) = [\max(a-1, 0), b]$
- $\chi_1([a,b], go_south) = [\min(a+1, m), b]$
- $\chi_1([a,b], go_west) = [a, \max(a-1, 0)]$
- $\chi_1([a,b], go_east) = [a, \min(a+1, n)]$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

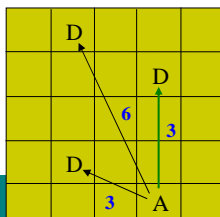
Běh

- Agent vykonáváním akcí ovlivňuje prostředí, jednání agenta lze vyjádřit posloupnost akce/stav prostředí
 $(e_0, a_{t1}, e_{t1}, a_{t2}, e_{t2} \dots a_m, e_m \dots)$
- Běh \mathbf{R}^e je posloupnost, která začíná ve stavu a a končí ve stavu e'
- Pro uvedený příklad, rozměry šachovnice 5×5 a $e_{10} = [1,1]$ existuje jeden běh $\mathbf{R}_1^{[3,3]}$
 $\mathbf{R}_1^{[3,3]} = ([1,1], go_south, [1,2], go_east, [2,2], go_south, [2,3], go_east, [3,3])$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent v dynamickém a nedeterministickém prostředí, příklad

- $Env_2 = \langle e_{20}, E_2, \chi_2, T_{2ENV} \rangle$,
 $Agt_2 = \langle A_2, P_2, \xi_2, See_2, T_{2AGT} \rangle$
- Tileworld – obdobné prostředí, ale se vznikajícími ‘dírami’, agent má za úkol vzniklé díry zaplnovat dlaždicemi



- E_2 – stav musí zahrnovat i všechny díry
- A_2 , P_2 a S_2 jsou stejné jako v předchozím případě
- $\xi(\text{north}) = \text{go_north}$ $\xi(\text{south}) = \text{go_south}$ atd.
- S_2 určí směr jako největší vzdálenost k nejbližší díře (priorita N a S)
- χ_2 :
 - 1, k transformacím se po provedení akce může přidat novou množinu děr
 - 2, může dojít ke změně prostředí i pokud agent nekoná

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent v dynamickém a nedeterministickém prostředí, příklad

- Dynamické prostředí by mělo pro některé (nebo všechny) stavy definovanou funkci chování prostředí (funkce přidej díru mapuje výsledný stav pro nějaký vstupní stav a souřadnice nové díry):

$$\forall e \in E \chi_2(e) = \text{add_hole}(e, [\text{rand}(n), \text{rand}(m)]) \text{ a}$$

$$\forall e \in E \chi_2(e, a) = \text{add_hole}(\chi_1(e, a), [\text{rand}(n), \text{rand}(m)])$$

- Nedeterministické prostředí navíc může mít pro stejný stav v různých okamžicích různé výsledné stavy

$$\forall e \in E \forall t \in T_{env} \chi_2(e, t) = \text{add_hole}(e, [\text{rand}(n), \text{rand}(m)]) \text{ a}$$

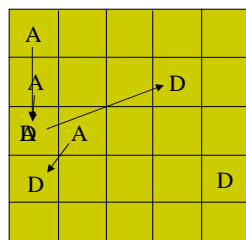
$$\forall e \in E \forall t \in T_{agt} \chi_2(e, a, t) = \text{add_hole}(\chi_1(e, a), [\text{rand}(n), \text{rand}(m)])$$

- **add_hole* přidá ‘díru’ do reprezentace prostředí a naopak vymaže díru z šachovnice, pokud na ní stojí agent

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Příklad běhu agenta

- $T = (1, 2, 3, 4, 5, 6 \dots)$, e_0
- $e_0 = ([1, 1], ([3, 1], [2, 4], [4, 5]))$
- $\xi(S) = \xi(\text{south}) = \text{go_south}$
- $\chi(e_0, \text{go_south}, 1) = e_1$
- $e_1 = ([2, 1], ([3, 1], [2, 4], [4, 5]))$
- $\xi(S) = \xi(\text{south}) = \text{go_south}$
- $\chi(e_1, \text{go_south}, 2) = e_2$
- $e_2 = ([3, 1], ([2, 4], [4, 5]))$
- $\xi(S) = \xi(\text{east}) = \text{go_east}$
- $\chi(e_2, \text{go_south}, 3) = e_3$
- $e_3 = ([3, 2], ([2, 4], [4, 5], [4, 1]))$
- $\xi(S) = \xi(\text{south}) = \text{go_south} \dots$



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent v dynamickém prostředí

- Agent je schopen přizpůsobit své chování i měnícímu se prostředí – reaguje na jeho změny
- Jeho chování ve vysoce dynamickém prostředí *může* být efektivnější, než pokud by následoval předem sestavený plán
- Na druhou stranu agent nemá zadání konkrétního cíle (podcíle) a nemusí nikdy dosáhnout cílů, pro které byl sestaven a které je možné dosáhnout

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Program řízení agenta (program)

- Řídicí program agenta bude zapsán v imperativním PASCAL pseudo-jazyce
- Při zápisu algoritmu se budou předpokládat dva výrazy $See()$ a $Do(a)$. $See()$ je funkce, která zobrazuje vjem v aktuálním stavu prostředí, příkaz $Do(a)$ znamená provedení akce a agentem

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

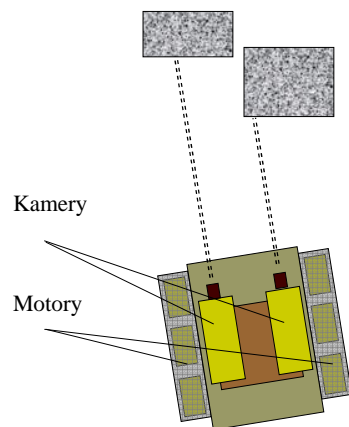
Reaktivní agent, řídicí program

```
while 1 do
    percept=see();
    action=select(percept);
    if action!=null then do(action)
end

function select(percept):TAction
    action:=null;
    switch(percept)
        case p1: action=aca
        case p2: action=acb
        :
        case pn: action=acx
    return(action)
end
```

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Robot s reaktivní architekturou



- Dvě kamery umístěny vedle sebe a vnímající prostředí ve směru pohybu robota zjišťují vzdálenost překážky
- Rozdíly rychlostí pravého a levého pásu jsou závislé na naměřených rozdílech mezi levou a pravou kamerou
- S přibližující se překážkou se robot zpomaluje, v případě rozdílu je rychlejší ten pás, který je na straně bližší překážky.
- Robot je schopen se vyhýbat překážkám a tedy chová se inteligentně jen na základě popudů z prostředí a bez toho, aby uchovával vnitřní stavu

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

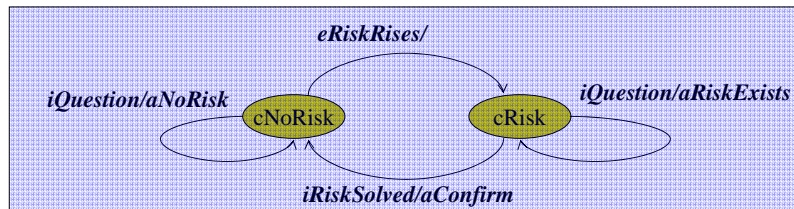
Reaktivní agent s vnitřním stavem

- Env_3 bude modelem nedeterministického, dynamického prostředí
- Agent je struktura
$$Agt_3 = \langle A_3, P_3, C_3, \xi_3, See_3, c_0, T_{AGT} \rangle$$
- C_3 je množina vnitřních stavů a c_0 je počáteční stav.
- Agent je potom stavový, sekvenční systém.
- Nejprve budeme uvažovat vnitřní stav z konečné množiny stavů $C_3 = \{c_{31}, c_{32}, c_{33}, \dots\}$
- Chování agenta bude dáno nejen vjemem, ale i vnitřním stavem
- *souvislost s Moorovým nebo Mealyho automatem?

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní agent s vnitřním stavem, příklad

- $A = \{aNoRisk, aRiskExists, aConfirm\}$
- $P = \{eRiskRises, iQuestion, iRiskSolved\}$, *See* pro tento případ vynecháme
- $C = \{cNoRisk, cRisk\}$, $c_0 = cNoRisk$
- $\xi(iQuestion, cNoRisk) = (aNoRisk, cNoRisk)$
- $\xi(iQuestion, cRisk) = (aRiskExists, cRisk)$
- $\xi(eRiskRises, cNoRisk) = (-, cRisk)$
- $\xi(iRiskSolved, cRisk) = (aConfirm, cNoRisk)$



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Reaktivní SW agent s vnitřním stavem

```
state=c0
while 1 do
    percept=see();
    state=next_state(state,percept);
    action=select(percept,state);
    if action!=null do(action)
end
```

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Softwarový agent s vnitřním stavem

```
function select(percept,state):TAction
action:=null;
switch(state)
    case s0:
        switch(percept)
            case p1: action=acb
            case p2: action=acb
            :
            case pm: action=acb
        case s1: action=acb
        :
        case sn: action=acx
return(action)
end
```

... a obdobně funkce next_state

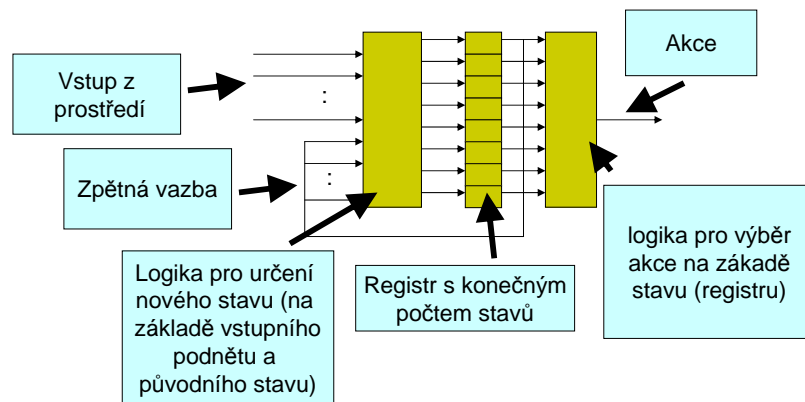
(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Situované automaty

- Systém nemá vnitřní model prostředí, nicméně jeho vnitřní stav závisí na minulých stavech systému – tedy jedná se o sekvenční systém (systém, jehož stav závisí na sekvenci minulých podnětů na vstupech)
- Kombinačními poli jsou realizovány logické funkce pro přechod mezi stavy a pro výběr akce pro daný stav

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Situované automaty



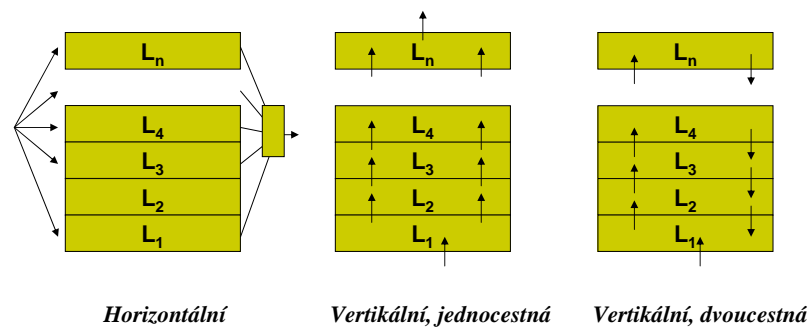
(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Vrstvené architektury

- Dvě nebo více vrstev, každá z vrstev představuje buďto jeden originální vzorek chování (dekompozice podle chování), nebo funkční modul (dekompozice podle funkce)
- Jednotlivé vrstvy jsou propojeny a navzájem komunikují předáváním zpráv
- Vrstvené architektury mohou být horizontálně, nebo vertikálně vrstvené

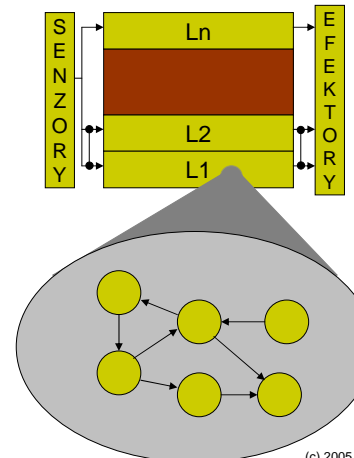
(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Vrstvené architektury



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Subsumpcní architektura (Subsumption Architecture)

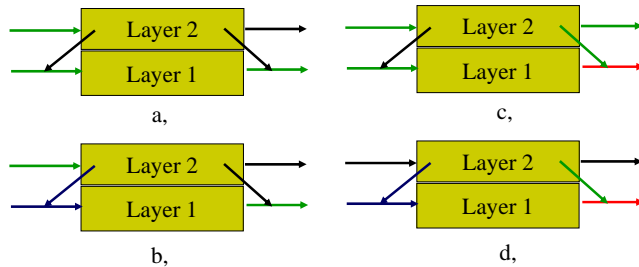


- Jedna z architektur založených na chování (Brooks 91)
- Vrstvená architektura, jednotlivé vrstvy / moduly reprezentují chování
- v jednotlivých vrstvách jsou dány vzorky chování jako stavové automaty s časováním
- Vrstvy mají priority určené vzestupně, vyšší vrstvy mohou měnit stav vrstev nižších
- vrstvy s vyšší prioritou mohou rovněž ovlivňovat senzory a blokovat akce, které chtějí vykonat vrstvy s nižší prioritou

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Subsumpční architektura

- Vrstvy mohou být propojeny mezi sebou z důvodu potlačení (suppressing) vstupu a znehybnění (inhibition) výstupu (Brooks p8)
- Pokud se vyšší vrstva pošle informace po vstupním propojení, je původní informace z prostředí potlačena a zasláná informace brána jako vstup pro nižší vrstvu (b), vyšší vrstva pokud začne konat, zablokuje výstup nižší vrstvy (c). Znehybnění a potlačení může probíhat současně (d)



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Agent se znalostí

- Agentův vnitřní stav c reprezentuje nějaký model \mathbf{M} , většinou model prostředí, ve kterém se agent nachází. Výraz $\mathbf{Know}(f)$ bude značit to, že f vyplývá z agentova modelu prostředí
- Pokud je model popsán v jazyce formální logiky, potom sémantika výrazu \mathbf{Know} je následující:

$$\mathbf{Know}(f) \text{ iff } \mathbf{M} \models f$$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Praktické odvozování

- Teoretické odvozování odvozuje platnost formule f v nějakém stavu s modelu \mathbf{M} .

$$\mathbf{M}, s \models f$$

- Praktické odvozování odvozuje, co je třeba učinit, aby bylo v modelu \mathbf{M} ze stavu s dosaženo platnosti cíle g resp. stavu systému s' , ve kterém je cíl g splněn.

$$\mathbf{M}, s, g \mid \sim \text{Do}(\pi) \rightarrow \mathbf{M}, \mathbf{T}^{\mathbf{P}}(s, \pi) \models g$$

- π je plán, $\pi \in \mathbf{A}^*$, $\mathbf{T}^{\mathbf{P}}$ je funkce $\mathbf{T}^{\mathbf{P}}: \mathbf{S} \times \mathbf{A}^* \rightarrow \mathbf{S}$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Užitkový model

- Každému ze stavů je dána hodnota, která udává užitek pro agenta být v tomto stavu

$$U: \mathbf{E} \rightarrow \mathfrak{R}$$

- Později, v multiagentních skupinách, je užitek každého ze stavů definován pro každého agenta

$$U: \mathbf{E} \times \mathbf{A} \rightarrow \mathfrak{R}$$

- Předpokládá se, že agent má znalost o užtku stavů.

$$\forall e \in \mathbf{E} (U(e) = n \rightarrow \mathbf{Know}(U(e, n)))$$

- Agent také ví, do jakého stavu se dostane po provedení kterékoli ze svých akcí

$$\forall a \in \mathbf{A} (T(e, a) = e' \rightarrow \mathbf{Know}(T(e, a) = e'))$$

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Rozhodování agenta se znalostmi o užinktu stavů

- Racionální agent volí ze stavů, do kterých se může dostat po provedení nějaké akce, ten, který má pro něj největší užitek

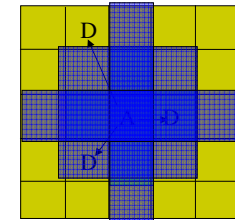
$$\xi(e, \mathbf{M}) = a, a = \operatorname{argmax}_{a \in \mathbf{A}} \{U(\mathbf{T}(e, a))\}$$

- Pozn. byl použit zjednodušený zápis bez použití operátoru **Know**

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Příklad

- Příklady ohodnocení prostředí pro úlohu Tileword



- $U(e, \mathbf{M}) =$ Počet děr v prostředí
Počet děr v okolí do určité vzdálenosti
Součet vzdáleností děr

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Kognitivní agent

- Kognitivní agent je schopen zpracovávat vstupní informace. (z latinského *cogito*, myslet)
- V umělé inteligenci je kognitivní systém chápán jako systém, který uchovává znalosti o prostředí a je schopný se během své existence učit.
- Kognitivní agenti budou mít v čase měnící se reprezentaci prostředí a bude jednat na základě této reprezentace -> praktické rozhodování

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

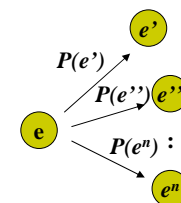
Kognitivní agent, nedeterministické prostředí

- Agent zná (z předchozí zkušenosti) pravděpodobnostní rozložení nad možnými stavy po provedení nějaké akce
- Užitek provedení akce a ve stavu e je

$$U(a) = \sum p(e' | e, a) U(e')$$

- A racionální agent vybírá akci s maximálním užitekem

$$\xi(e, \mathbf{M}) = a, U(a) = \operatorname{argmax}_{a' \in \mathbf{A}} \{U(a')\}$$



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Proaktivní agent

- Proaktivní agent je iniciativní vzhledem ke svým cílům
- Vnitřní stav je struktura $\langle \mathbf{KB}, \pi \rangle$ a plánování je proces, který na základě znalostí a cílů (uložených v \mathbf{KB} , nebo definovaných při návrhu agenta) vytvoří plán
- Plán je posloupnost akcí $\pi \in \mathbf{A}^*$, které *mohou* vést ke splnění zvoleného cíle

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Proaktivní agent, řídicí smyčka

```
while 1 do
  percept:=see();
  knowledge:=updatekb(knowledge,percept);
  if(plan!=empty)
    perform_action(head(plan));
    plan:=tail(plan);
  else
    plan:=construct_plan(knowledge);
```

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Proaktivní agent v reálném prostředí

- Změna prostředí může vést k tomu,
 - že cíl není dosažitelný sestaveným plánem
 - zvolený plán není optimální
 - je výhodnější následovat jiný cíl
- Racionální agent v reálném prostředí -> Měl by být schopný sledovat vhodnost existujícího plánu pro aktuální stav prostředí a případně dokázat rozhodnout o jeho přehodnocení

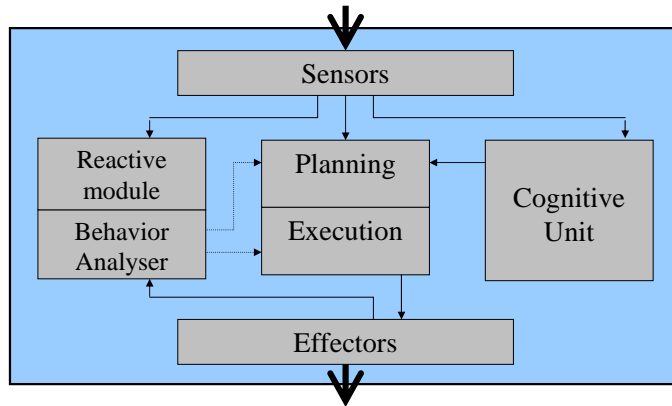
(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Hybridní architektury

- Většinou se jedná o vrstvené architektury, využívají kombinace reaktivního a proaktivního přístupu.
- Reaktivní přístup může být využit u hybridního agenta v kombinaci s proaktivním -> reaktivní složka kontroluje chování agenta řízeného plánem a na základě porovnání chování reaktivních a proaktivních složek

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Hybridní agent, příklad – hybridní architektura pro přehodnocování plánu



(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.

Hybridní agent, příklad – hybridní architektura pro přehodnocování plánu

- 1.1 $\delta=0$, $n=1$, KB=initial knowledge
- 1.2 Create a plan π
2. While not Empty(π) do
3. Take first action from the plan $\alpha=Head(\pi)$
4. Execute(α)
5. Update knowledge about the environment e
 - 6.1 Find α_{best} as an answer of the reactive module to e
 - 6.2 Update KB with e
 - 6.2 Compute $\delta=\delta+U(\alpha_{best})-U(\alpha)$
 - 6.3 If $\delta/n>threshold$ then Reconsider(π)
 - 6.4 $n=n+1$
7. $\pi=Tail(\pi)$
8. Goto 1.2

(c) 2005, 2006 František Zbořil ml.