

Agenty inteligentne (*Intelligent Agents*)

Na podstawie “An Introduction to MultiAgent Systems” oraz
slajdów Michaela Wooldridge’a

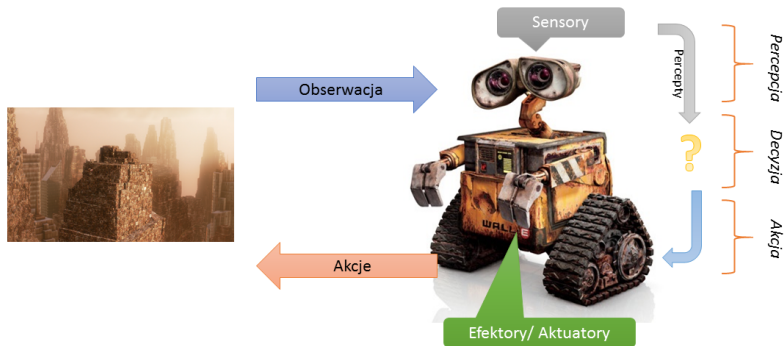
Definicja agenta

Agent jestem **systemem komputerowym** zdolnym do **autonomicznego działania** w pewnym **środowisku**, aby osiągnąć **przekazane mu cele**.

Agent prowadzi ciągłą interakcję ze środowiskiem, w którym funkcjonuje

obserwuj → decyduj → działaj → obserwuj → decyduj → ...

Agent i środowisko



Agent i środowisko

- W większości dziedzin agent nie ma *pełnej kontroli* nad środowiskiem (w najlepszym przypadku jest to częściowa kontrola)
- Ta sama akcja wykonana w takich samych (pozornie) warunkach może mieć zupełnie różne efekty, może się także zakończyć *niepowodzeniem*
- Agent musi być przygotowany na ewentualność niepowodzenia wykonanej akcji

Właściwości środowiska (1)

Dostępne $\leftrightarrow$ niedostępne (*accessible* $\leftrightarrow$ *inaccessible*)

- W środowisku dostępnym agent może uzyskać kompletną, dokładną i aktualną informację o stanie środowiska
- Im bardziej dostępne środowisko, tym łatwiej zbudować agenta, który będzie w nim działał
- ...ale już środowiska o umiarkowanej złożoności są niedostępne

Właściwości środowiska (2)

Deterministyczne $\leftrightarrow$ niedeterministyczne
(*deterministic* $\leftrightarrow$ *nondeterministic*)

- W środowisku deterministycznym każda akcja ma jednoznacznie określony efekt (brak niepewności związanej z wykonaniem akcji)
- Środowiska niedeterministyczne (np. świat fizyczny) są większym wyzwaniem dla twórców agentów

Właściwości środowiska (3)

Statyczne $\leftrightarrow$ dynamiczne (*static* $\leftrightarrow$ *dynamic*)

- Środowisko statyczne zmienia się jedynie pod wpływem akcji agenta
- W środowisku dynamicznym funkcjonują inne procesy (także inne agenty), które wpływają na jego stan niezależnie od działań rozważanego agenta
- Świat fizyczny jest środowiskiem (bardzo) dynamicznym

Właściwości środowiska (4)

Dyskretne $\leftrightarrow$ ciągłe (*discrete* $\leftrightarrow$ *continuous*)

- Środowisko jest dyskretne, jeśli liczba możliwych akcji i obserwowanych stanów jest stała i skończona
- Środowisko gry w GO jest dyskretne, natomiast środowisko „drogowe” ($\rightarrow$ prowadzenie samochodu) jest ciągłe

Pojęcie autonomii

- Autonomia to najważniejsza cecha agenta (choć nie świadczy o jego inteligencji)
- Autonomia obejmuje całe spektrum
 - ... od pełnej „wolności” w przyjmowaniu celów, przekonań (dotyczących środowiska) oraz akcji
 - ... do realizacji otrzymanych żądań w ściśle określony sposób (agenty usługowe, *service agents*)

W przypadku agentów autonomię rozumiemy jako samodzielny wybór tych akcji, które pozwalają na realizację przekazanego celu (→ narzucony cel, ale „wolność” w planowaniu akcji)

Regulowana autonomia

Kontrola (podejmowanie decyzji) przekazywana przez agenta człowiekowi w pewnych specyficznych warunkach:

- kiedy agent jest przekonany, że człowiek podejmie „lepszą” decyzję
- kiedy agent nie posiada umiejętności/kompetencji pozwalających na samodzielne podjęcie decyzji
- kiedy jest bardzo duża niepewność związana ze środowiskiem
- kiedy konsekwencje decyzji mogą spowodować szkody

Decyzje i akcje

- Agent ma zestaw akcji ($\rightarrow$ zdolność do modyfikowania środowiska)
- Akcje są związane z warunkami wstępnymi (*preconditions*), które opisują warunki stosowalności akcji (możliwe stany środowiska, w których można jest zastosować)
- Dla agenta kluczowym problemem jest podjęcie decyzji, którą akcję wybrać i wykonać, aby jak najlepiej spełnić przekazany cel

Architektury agentów

Architektury (programowe) dla systemów podejmowania decyzji, które są osadzone w pewnym środowisku

Przykłady (prostych) agentów

■ Systemy sterowania

- Każdy system sterowania można uznać za agenta
- Trywialny system → termostat (cel: utrzymanie pewnej temperatury, akcje: wyłączenie lub wyłącznie ogrzewania)
- Bardziej złożone systemy z rozbudowanymi strategiami/modelami decyzyjnymi

■ Procesy (*daemons*) programowe

- Każdy program, który monitoruje i modyfikuje środowisko programowe można uznać za agenta
- Proste przykłady: filtry anti-spamowe, programy anti-wirusowe

Inteligentne agenty

Inteligentny agent powinien demonstrować 3 rodzaje zachowania (w celu realizacji/osiągnięcia przekazanych mu celów):

- 1 **Reaktywność** (*reactivity*) – zdolność do obserwacji środowiska i do szybkiego reagowania na zachodzące zmiany
- 2 **Proaktywność** (*pro-activeness*) – zdolność do przejęcia inicjatywy w celu realizacji celu (zachowanie sterowane celem, *goal-driven behavior*)
- 3 **Zdolności społeczne** (*social abilities*) – zdolność do prowadzenia interakcji z innymi agentami (oraz ludźmi)

Reaktywność i proaktywność

Ważne (i jednocześnie trudne) jest osiągnięcie odpowiedniej równowagi pomiędzy reaktywnością i proaktywnością

- Agenty powinny osiągać swoje cele w sposób systematyczny, np. tworząc i wykonując złożone plany
- ... ale nie powinni wykonywać tych planów „na ślepo” bez kontroli środowiska (plan może nie zadziałać, cel może stracić sens)
- W takich sytuacjach agenty powinny odpowiednio zareagować i np. zmodyfikować plan
- ... ale agenty nie powinny skupiać się tylko na działaniu reaktywnym, aby nie stracić możliwości realizacji głównego celu

Zdolności socjalne

- „Prawdziwy” świat to środowisko wieloagentowe – agenty mogą osiągnąć niektóre swoje cele tylko wchodząc w interakcje z innymi agentami
- Zdolności socjalne to zdolności do
 - **kooperacji/współpracy** (*cooperation*) – pracy razem w grupie w celu osiągnięcia wspólnego celu
 - **koordynacji** (*coordination*) – zarządzania zależnościami pomiędzy akcjami wykonywanymi przez różnych agentów
 - **negocjacji** (*negotiation*) – osiągnięcia porozumienia we wspólnych kwestiach
- W najprostszej sytuacji zdolności socjalne to zdolność do komunikacji (wymiany wiadomości)

Agenty i obiekty (1)

Czy agenty i obiekty to nie to samo?

- Obiekty zawierają (*encapsulate*) pewien stan
- Obiekty komunikują się wymieniając wiadomości
- Obiekty oferują metody odpowiadające operacjom, jakie mogą być użyte, aby wpłynąć na ich stan

Agenty i obiekty (2)

- Agenty zakładają znacznie wyższy poziom autonomii – w szczególności same decydują, czy wykonywać akcje na żądanie innych agentów

Objects do it for free; agents do it because they want to (or do it for “money”)...

- Agenty są zdolne do elastycznego (reaktywnego, proaktywnego i społecznego) zachowania – standardowe modele obiektowe nie zajmują się tym (operują na niższym „poziomie abstrakcji”)
- MAS są z natury wielowątkowe – każdy agent posiada co najmniej jeden wątek

Agenty jako systemy intencjonalne

- Przypisanie agentom stanów mentalnych (przekonań, życzeń, obaw, ...) w celu wytłumaczenia i zrozumienia ich zachowania (→ postawa intencjonalna, *intentional stance*)
- Możliwość budowy wysokopoziomowych (abstrakcyjnych) modeli dla złożonych systemów, gdzie reprezentacja niskopoziomowa staje się niepraktyczna
- Agenty jako systemy intencjonalne (*intentional systems*) stanowią kolejny i bardziej ogólny paradygmaty projektowania i tworzenia systemów

Rosnący poziom abstrakcji: abstrakcja proceduralna → abstrakcyjne typy danych → obiekty → **agenty**

Ogólna architektura agenta

- Zakładamy, że środowisko może być w dowolnym (dyskretnym) stanie ze skończonego zbioru E

$$E = \{e, e', \dots\}$$

- Agent posiada zestaw akcji Ac , za pomocą których może zmieniać stan środowiska

$$Ac = \{\alpha, \alpha', \dots\}$$

- Przebieg (*run*) agenta w środowisku to sekwencja przeplatających się stanów środowiska oraz akcji

$$r : e_0 \xrightarrow{\alpha_0} e_1 \xrightarrow{\alpha_1} e_2 \xrightarrow{\alpha_2} e_3 \xrightarrow{\alpha_3} \dots \xrightarrow{\alpha_{u-1}} e_u$$

Możliwe przebiegi

- Niech $\mathcal{R}$ oznacza zbiór wszystkich możliwych skończonych przebiegów dla zbioru stanów E oraz zbioru akcji A_c
- Niech $\mathcal{R}^{A_c}$ oznacza podzbiór wszystkich tych przebiegów, które kończą się akcją
- Niech $\mathcal{R}^E$ oznacza podzbiór wszystkich tych przebiegów, które kończą się stanem środowiska

Środowisko (1)

- Zachowanie się środowiska opisane jest za pomocą funkcji transformacji stanu (*state transformer function*)

$$\tau : \mathcal{R}^{Ac} \rightarrow 2^E$$

- Środowiska są
 - zależne od historii – nowy stan jest (częściowo) zdeterminowany przez sekwencję wcześniejszych stanów i akcji
 - niedeterministyczne – występuje niepewność co do wyniku danej akcji
- Jeśli $\tau(r) = \emptyset$, to nie występuje kolejny stan dla r – przebieg się *kończy*

Środowisko (2)

Środowisko Env jest formalnie zdefiniowane jako trójka

$$Env = \langle E, e_0, \tau \rangle$$

gdzie E jest zbiorem możliwych stanów, $e_0 \in E$ jest stanem początkowym środowiska, a τ jest funkcją transformacji stanu (albo funkcją przejścia)

Agent

- Agent jest reprezentowany przez funkcję mapującą przebieg na akcję

$$Ag : \mathcal{R}^E \rightarrow Ac$$

- Agent w sposób deterministyczny wybiera kolejną akcję do wykonania biorąc pod uwagę zaobserwowane do tej pory zachowanie systemu (dotychczasowy przebieg)
- Niech $\mathcal{AG}$ oznacza zbiór wszystkich możliwych agentów

System

- System jest zdefiniowany jako para agent–środowisko $\langle Ag, Env \rangle$
- Każdy system jest związany ze zbiorem możliwych przebiegów agenta Ag w środowisku Env oznaczonym jako $\mathcal{R}(Ag, Env)$
- Zakładamy, że $\mathcal{R}(Ag, Env)$ zawiera tylko przebiegi, które się skończyły ($\tau(r) = \emptyset$)

Sekwencja

$$(e_0, \alpha_0, e_1, \alpha_1, e_2 \dots)$$

reprezentuje przebieg agenta Ag w środowisku $Env = \langle E, e_0, \tau \rangle$ jeśli

- 1 e_0 jest stanem początkowym w Env
- 2 $\alpha_0 = Ag(e_0)$
- 3 dla $u > 0$, $e_u \in \tau(e_0, \alpha_0, \dots, \alpha_{u-1})$ i $\alpha_u = Ag(e_0, \alpha_0, \dots, e_u)$

Agent w pełni reaktywny

Agent w pełni reaktywny (*purely reactive*) wybiera akcję do wykonania bez uwzględnienia historii – tylko na podstawie aktualnego stanu środowiska

- Formalnie, agent w pełni reaktywny (albo „czysto” reaktywny) jest reprezentowany jako

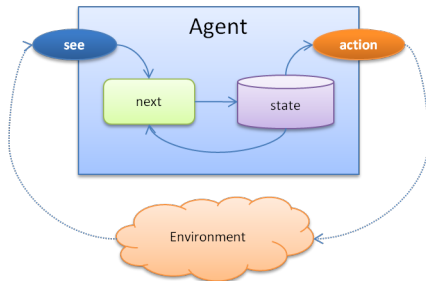
$$Ag : E \rightarrow Ac$$

- Termostat jest przykładem „czysto reaktywnego agenta

$$action(e) = \begin{cases} off & \text{if } e = \text{temperature OK} \\ on & \text{otherwise} \end{cases}$$

Agenty ze stanem (1)

- W celu budowy rzeczywistych agentów uszczegółowienie ogólnego modelu i wprowadzenie komponentów związanych ze sterowaniem i przechowywaniem danych
- Te komponenty tworzą architekturę agenta (i mogą być realizowane na różne sposoby)



Agent ze stanem (2)

- Agent posiada pewną strukturę danych – stan wewnętrzny (*state*) używany do zapisu historii. Niech I będzie zbiorem wszystkich możliwych stanów wewnętrznych agenta
- Funkcja percepcji *see* reprezentuje zdolność agenta do pozyskiwania informacji ze środowiska i transformowania jej do perceptu (obiektu percepcji, *percept*)

$$see : E \rightarrow Per$$

Agent ze stanem (3)

- Funkcja *next* ustala nowy stan agenta na podstawie jego aktualnego stanu oraz perceptu

$$next : I \times Per \rightarrow I$$

- Funkcja wyboru akcji jest zdefiniowana jako

$$action : I \rightarrow Ac$$

Pętla kontrolna agenta

- 1 Rozpocznij działanie z początkowym stanem wewnętrznym i_0
- 2 Obserwuj stan środowiska i wygeneruj percept $see(e)$
- 3 Aktualizuj swój stan wewnętrzny za pomocą funkcji $next$ – zmiana na $i_1 = next(i_0, see(e))$
- 4 Wykorzystaj funkcję $action$ do wyboru kolejnej akcji – $action(i_1)$
- 5 Wykonaj wybraną akcję
- 6 Wróć do kroku 2

Zadania dla agenta

- Agent jest tworzony, aby wykonywać zadania (realizować cele) dla użytkownika
- Zadania (cele) muszą być podane przez użytkownika...
- ...ale chcemy powiedzieć agentowi, **co** ma zrobić bez tłumaczenia **jak** to zrobić

Użyteczności dla stanów (1)

- Powiązanie użyteczności z poszczególnymi stanami środowiska
– zadaniem agenta jest osiągnięcie stanów, które maksymalizują użyteczność
- Specyfikacja zadania w formie (prostej) funkcji użyteczności (*utility function*)

$$u : E \rightarrow \mathbb{R}$$

Użyteczności dla stanów (2)

- Ale jak zdefiniować użyteczność dla całego przebiegu?
 - podejście pesymistyczne – użyteczność najgorszego stanu w przebiegu
 - podejście optymistyczne – użyteczność najlepszego stanu w przebiegu
 - suma użyteczności stanów w przebiegu
 - średnia użyteczność stanów w przebiegu
- Wada: ocena lokalna bez możliwości oceny przebiegu w dłuższej perspektywie czasowej

Użyteczności dla przebiegów

- Inne rozwiązanie: przypisanie użyteczności nie do poszczególnych stanów, ale do całych przebiegów

$$u : \mathcal{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

- To podejście pozwala na uwzględnienie perspektywy długookresowej

Użyteczność w Tileworld (1)

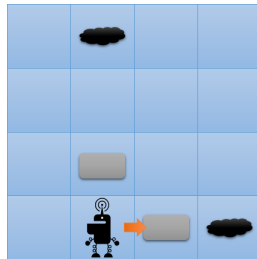
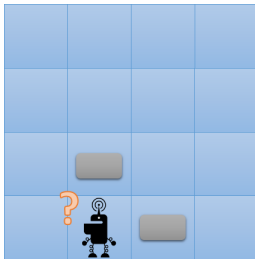
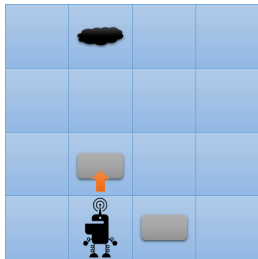
- Symulowane środowisko na dwuwymiarowej planszy z agentami, kafelkami, przeszkodami i dziurami
- Agent może poruszać się w 4 podstawowych kierunkach i jeśli znajduje się obok kafelka, może go popychać
- Dziury muszą być zakrywane kafelkami – agent dostaje za to punkty i jego celem jest zakrycie maksymalnej liczby dziur
- Środowisko zmienia się – dziury pojawiają się i znikają w sposób losowy

Użyteczność w Tileworld (2)

Dany przebieg r jest oceniany za pomocą następującej funkcji użyteczności

$$u(r) = \frac{\text{liczba dziur zakrytych w } r}{\text{łączna liczba dziur w } r}$$

Zmiany środowiska w Tileworld



Oczekiwana użyteczność

- Niech $P(r|Ag, Env)$ oznacza prawdopodobieństwo wystąpienia przebiegu r dla agenta Ag w środowisku Env

$$\sum_{r \in \mathcal{R}(Ag, Env)} P(r|Ag, Env) = 1$$

- Oczekiwana użyteczność agenta Ag w środowisku Env (dla danego P i u) wynosi

$$EU(Ag, Env) = \sum_{r \in \mathcal{R}(Ag, Env)} u(r) P(r|Ag, Env)$$

Agent optymalny

- Agent optymalny Ag_{opt} w środowisku Env to agent, który maksymalizuje oczekiwaną użyteczność

$$Ag_{opt} = \arg \max_{Ag \in \mathcal{AG}} EU(Ag, Env)$$

- Agent optymalny nie musi być zawsze najlepszy – jednak zazwyczaj jest!

Problemy z funkcją użyteczności

- 1 Dla większości problemów zdefiniowanie funkcji użyteczności jest nietrywialne (lub wręcz niemożliwe)
- 2 Intuicyjnie wygodniej jest rozważać „cele do osiągnięcia” niż użyteczności

Pomimo tych problemów użyteczności sprawdzają się dobrze dla pewnych (mniej złożonych) scenariuszy (np. Tileworld)...

Predykatowa specyfikacja zadania

- Specjalny przypadek funkcji użyteczności, która przypisuje przebiegowi wartość 0 lub 1
 - jeśli przebieg uzyskuje ocenę 1, wówczas agent odnosi *sukces*
 - w przeciwnym razie agent ponosi *klęskę*
- Taką funkcję użyteczności określa się jako predykatową specyfikację zadania (*predicate task specification*) i definiuje jako

$$\Psi : \mathcal{R} \rightarrow \{0, 1\}$$

Środowisko zadania (1)

- Środowisko zadania (*task environment*) to para $\langle Env, \Psi \rangle$, gdzie Env jest środowiskiem, a Ψ jest predykatową specyfikacją zadania
- Niech $\mathcal{TE}$ będzie zbiorem wszystkich środowisk zadania
- Środowisko zadania definiuje
 - właściwości środowiska, w którym będzie działał agent
 - kryteria oceniające, czy agent odniósł sukces, czy też poniósł klęskę

Środowisko zadania (2)

- Niech $\mathcal{R}_\Psi(Ag, Env)$ oznacza zbiór wszystkich przebiegów agenta Ag w środowisku Env , które spełniają Ψ

$$\mathcal{R}_\Psi(Ag, Env) = \{r \mid r \in \mathcal{R}(Ag, Env) \wedge \Psi(r) = 1\}$$

- Agent Ag odnosi sukces w środowisku zadaniowym $\langle Env, \Psi \rangle$ jeśli
 - każdy przebieg prowadzi do sukcesu (definicja pesymistyczna)
 - $\forall r \in \mathcal{R}(Ag, Env) : \Psi(r) = 1$ ($\mathcal{R}_\Psi(Ag, Env) = \mathcal{R}(Ag, Env)$)
 - co najmniej jeden przebieg prowadzi do sukcesu (definicja optymistyczna) – $\exists r \in \mathcal{R}(Ag, Env) : \Psi(r) = 1$
($\mathcal{R}_\Psi(Ag, Env) \neq \emptyset$)

Prawdopodobieństwo sukcesu

- Prawdopodobieństwo $P(\Psi | Ag, Env)$ spełniania Ψ przez agenta Ag w środowisku Env jest zdefiniowane jako

$$P(\Psi | Ag, Env) = \sum_{r \in \mathcal{R}_{\Psi}(Ag, Env)} P(r | Ag, Env)$$

- $P(\Psi | Ag, Env)$ warto rozważać dla optymistycznej definicji sukcesu – dla pesymistycznej zawsze równe 1.0

Zadania osiągnięcia i utrzymania

Dwa podstawowe typy zadań (definiowane poprzez predykatową specyfikację zadania):

- 1 zadania osiągnięcia (*achievement tasks*) $\rightarrow$ osiągnięcie pewnego stanu rzeczy ϕ
- 2 zadania utrzymania (*maintenance tasks*) $\rightarrow$ utrzymanie pewnego stanu rzeczy ψ

Zadanie osiągnięcia

- Zadanie osiągnięcia zdefiniowane jest poprzez zbiór $\mathcal{G}$ zawierający „dobre” lub „docelowe” stany środowiska ($\mathcal{G} \subseteq E$)
- Agent odnosi sukces, jeśli osiąga jeden (dowolny) ze stanów ze zbioru $\mathcal{G} \rightarrow$ gra przeciw środowisku
- $\langle Env, \mathcal{G} \rangle$ oznacza środowisko zadania osiągnięcia ze stanami docelowymi $\mathcal{G}$ i środowiskiem Env

Zadanie utrzymania

- Zadanie utrzymania jest zdefiniowane poprzez zbiór $\mathcal{B}$ zawierający „złe” stany (lub stany „porażki”) środowiska ($\mathcal{B} \subseteq E$)
- Agent odnosi sukces jeśli uda mu się uniknąć wszystkich stanów ze zbioru $\mathcal{B}$, tzn. nigdy nie wykonuje żadnej akcji prowadzącej do stanu z $\mathcal{B} \rightarrow$ środowisko gra przeciwko agentowi
- $\langle Env, \mathcal{B} \rangle$ oznacza środowisko zadania utrzymania ze stanami porażki $\mathcal{B}$ i środowiskiem Env

Synteza agentów

- Synteza agentów to problem automatycznego programowania (również rozważany w ramach AI $\rightarrow$ trenowanie graczy komputerowych w grach)
- Cel: automatyczne stworzenie na podstawie środowiska zadania specyfikacji takiego agenta, który odniesie sukces w tym środowisku
- Formalnie, algorytm syntezy agenta *syn* może być reprezentowany przez następującą funkcję ($\perp$ oznacza null)

$$syn : \mathcal{TE} \rightarrow (\mathcal{AG} \cup \{\perp\})$$

Solidność i kompletność (1)

Algorytm syntezy *syn* jest

- 1 solidny (*sound*), jeśli każdy stworzony agent odnosi sukces we wskazanym środowisku zadania (agent nie zawsze musi zostać stworzony!)
- 2 kompletny (*complete*), jeśli gwarantuje stworzenie agenta, o ile tylko istnieje agent odnoszący sukces w środowisku zadania (stworzony agent nie musi odnosić sukcesu!)

Idealny algorytm syntezy powinien być solidny i kompletny, przy czym ta pierwsza cecha jest bardziej istotna

Solidność i kompletność (2)

Formalnie algorytm *syn* jest

- solidny, jeśli

$$\text{syn}(\langle Env, \Psi \rangle) = Ag \implies \mathcal{R}(Ag, Env) = \mathcal{R}_\Psi(Ag, Env)$$

- kompletny, jeśli

$$\exists Ag \in \mathcal{AG} : \mathcal{R}(Ag, Env) = \mathcal{R}_\Psi(Ag, Env) \implies \text{syn}(\langle Env, \Psi \rangle) \neq \perp$$