



# I007 Osnove umjetne inteligencije

**Tema: Planiranje uz nepouzdanost**

14. 4. 2021.



## Planiranje uz nepouzdanost

### 1 Planiranje uz nepouzdanost





## Planiranje uz nepouzdanost

- ukoliko su rezultati akcija stohastički koristit ćemo Markovljeve procese odlučivanja (MPO)

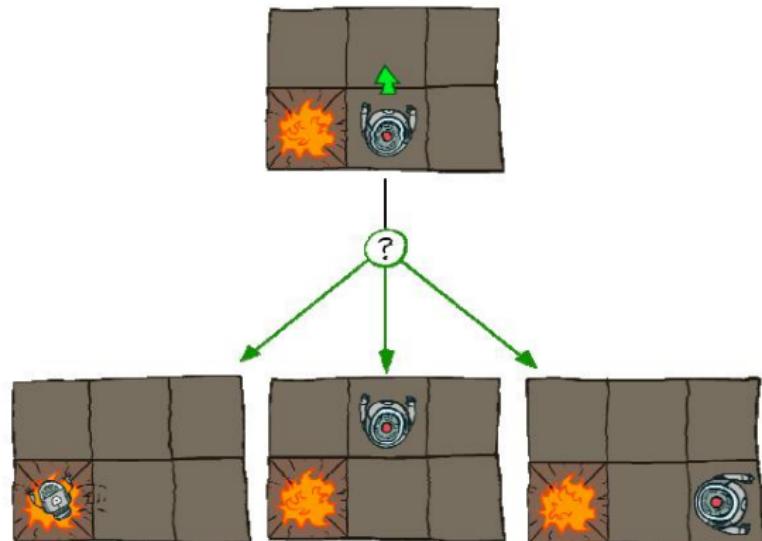
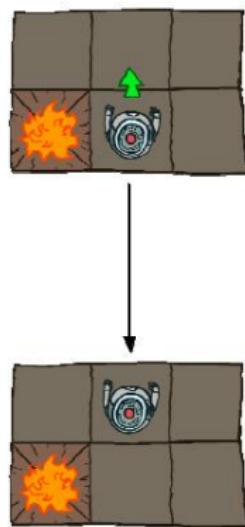
MPO su definirani s:

- skupom stanja  $s$ :  $S$
- skupom akcija  $a$ :  $A$
- funkcijom prijelaza  $T(s, a, s')$ 
  - vjerojatnostima da  $a$  iz  $s$  vodi u  $s'$ , tj.  $P(s'|s, a)$
  - također se naziva model ili dinamika
- funkcijom nagrade  $R(s, a, s')$ 
  - ponekad je to samo  $R(s)$  ili  $R(s')$
- početnim stanjem
- ponekad i završnim stanjem





## Planiranje uz nepouzdanost





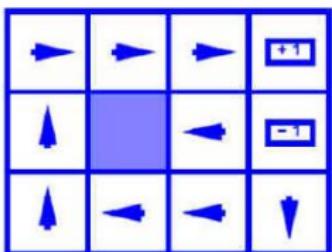
## Planiranje uz nepouzdanost

- pretpostavka je da ishodi akcije ovise samo o trenutnom stanju, a ne i o prošlim stanjima
- u determinističkim okruženjima tražili smo niz akcija iz početnog do ciljnog stanja
- kod MPO tražimo optimalnu strategiju (politiku)  $\pi^* : S \rightarrow A$ 
  - strategija  $\pi$  za svakom stanju pridružuje akciju
  - optimalna strategija je ona koja maksimizira očekivanu dobit, ukoliko ju pratimo
  - eksplicitna strategija definira refleksnog agenta

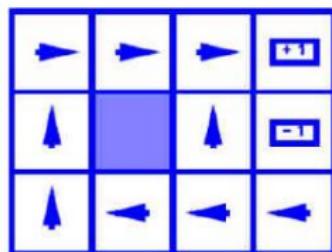




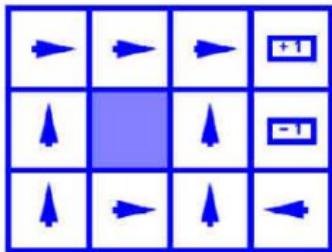
## Primjer 3. Optimalna strategija



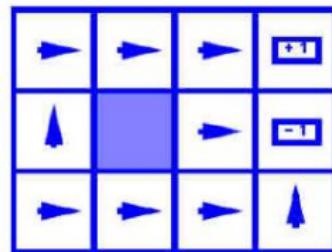
$$R(s) = -0.01$$



$$R(s) = -0.03$$



$$R(s) = -0.4$$



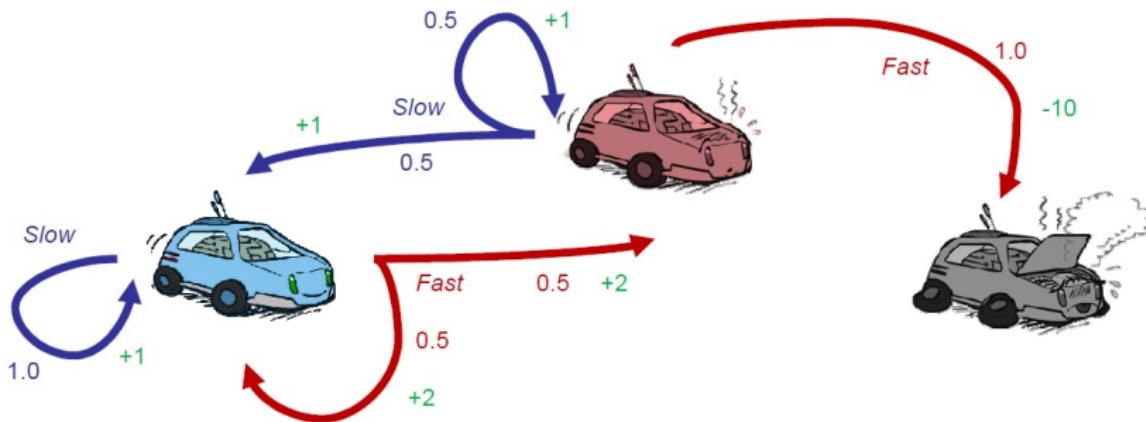
$$R(s) = -2.0$$





## Primjer 4. Trkaći automobil

- skup stanja: { Hladan, Topao, Pregrijan }
- skup akcija: { Polako, Brzo }
- nagrada je dvostruka ukoliko se ide brzo





## Planiranje uz nepouzdanost

- uobičajeno je preferirati nagrade (dubit) koje se dobiju odmah u odnosu na one koje se dobiju kasnije
- vrlo često se uzima da važnost nagrada opada eksponencijalno
- faktor umanjenja  $0 < \gamma \leq 1$
- optimalna vrijednost (dubit, korisnost) stanja  $s$ :  $V^*(s)$  očekivana dubit ukoliko se počinje u stanju  $s$  i djeluje optimalno
- q-vrijednost q-stanja  $(s, a)$ :  $Q^*(s, a)$  očekivana dubit ukoliko se u stanju  $s$  napravi akcija  $a$  i nakon toga djelujemo optimalno
- optimalna strategija:  $\pi^*(s)$  optimalna akcija u stanju  $s$





## Planiranje uz nepouzdanost

$$V^*(s) = \max_a Q^*(s, a)$$

$$Q^*(s, a) = \sum_{s'} T(s, a, s')[R(s, a, s') + \gamma V^*(s')]$$

$$V^*(s) = \max_a \sum_{s'} T(s, a, s')[R(s, a, s') + \gamma V^*(s')]$$





## Iteracija vrijednosti

- započinjemo s  $V_0(s) = 0$ , tj. pretpostavljamo da je očekivana dobit 0
- ako nam je poznat  $V_k(s)$ , odradimo jedan sloj expectimax

$$V_{k+1}(s) \leftarrow \max_a \sum_{s'} T(s, a, s')[R(s, a, s') + \gamma V_k(s')]$$





## Primjer 5. Trkaći automobil 2

Odredite vrijednost  $V_2(s)$  za MPO iz Primjera 4.





## Iteracija vrijednosti

konvergencija?

- ako je stablo maksimalne dubini  $M$ , tada je  $V_M$  točna vrijednost optimalne dobiti
- u slučaju ako je  $\gamma < 1$ : u  $k$ -tom koraku  $V_k$  i  $V_{k+1}$  se razlikuju za maksimalno  $\gamma^k \max |R|$  pa s povećanjem  $k$  vrijednosti konvergiraju





## Ocjena (procjena) strategije

- za odabranu strategiju  $\pi$  trebamo odrediti  $V^\pi(s)$

$$V^\pi(s) = \sum_{s'} T(s, \pi(s), s')[R(s, \pi(s), s') + \gamma V^\pi(s')]$$

- određivanje vrijednosti  $V^\pi(s)$  radimo na sljedeći način

$$V_0^\pi(s) = 0$$

$$V_{k+1}^\pi(s) \leftarrow \sum_{s'} T(s, \pi(s), s')[R(s, \pi(s), s') + \gamma V_k^\pi(s')]$$





## Izvod strategije

- strategiju vidimo iz q-vrijednosti

$$\pi^*(s) = \arg \max_a Q^*(s, a)$$

- iteracija strategija: za odabranu strategiju  $\pi_i$  odredimo vrijednosti uz pomoć ocjene strategije

$$V_{k+1}^{\pi_i}(s) \leftarrow \sum_{s'} T(s, \pi_i(s), s')[R(s, \pi_i(s), s') + \gamma V_k^{\pi_i}(s')]$$

- nakon toga radimo poboljšanje kako bi dobili bolju strategiju uz pomoć izvoda strategija

$$\pi_{i+1}^*(s) = \arg \max_a \sum_{s'} T(s, a, s')[R(s, a, s') + \gamma V^{\pi_i}(s')]$$

