# Aproximácia funkcie ohodnotení v algoritmoch Q-learning

Ing. Michal CHOVANEC Fakulta riadenia a informatiky

Marec 2016

#### Obsah

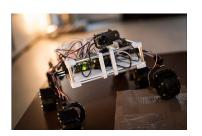
- Úvod
  - Agentové systémy
  - Adaptívne a učiace sa systémy
- Q-learning algoritmus
- Možnosti aproximácie
- Výsledky experimentov

#### Agentové systémy





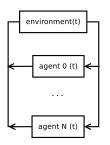




### Agentové systémy

#### Racionálny agent :

- Schopný vnímať prostredie
- Robiť rozhodnutia
- Pre každú možnú postupnosť vstupov vyberá akciu maximalizujúcu očakavaný výkon



Obr. : Multiagentný systém

### Adaptívne a učiace sa systémy

#### Adaptívny systém

- reaktívne správanie
- dôraz na čas
- nemá pamäť bez očakávaní
- rychlá dynamika

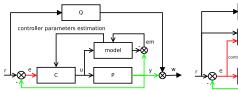
#### Učiaci sa systém

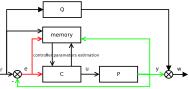
- konštruktívne správanie
- dôraz na priestor
- má pamäť očakávania
- pomalá dynamika

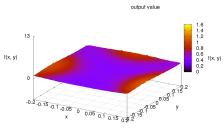
#### Adaptívne a učiace sa systémy

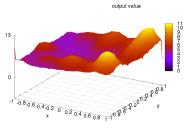
#### Adaptívny systém

#### Učiaci sa systém





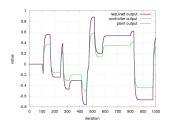




#### Adaptívne a učiace sa systémy

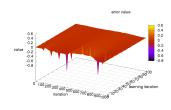
#### Adaptívny systém PID regulátor

$$C(z) = \frac{b_0 + b_1 z^{-1} + b_2 z^{-2}}{1 - z^{-1}}$$



#### Učiaci sa systém Iterative learning controll

$$C(w) = \frac{\gamma}{1 - w^{-1}}$$



Daná je množina stavov a akcií

$$s \in \mathbb{S}$$
 $a \in \mathbb{A}$ 

kde  $\mathbb{S} \in \mathbb{R}^{N_s}$  a  $\mathbb{A} \in \mathbb{R}^{N_a}$  .

Predpoklad : v prostedí existuje funkcia

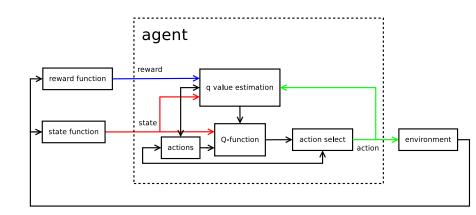
$$s(n+1) = \lambda(s(n), a(n)) \tag{1}$$

prechodová funkcia zo stavu s(n) použitím akcie a(n) - táto funkcia je ale agentovi neznáma.

Cieľom je nájsť takú postupnosť akcií  $a \in \mathbb{A}$  pre ktorú bude maximálne

$$y = \prod_{i=1}^{n} Q_i(s_i, a_i) \tag{2}$$

# Q-learning algoritmus - agent začlenený do prostredia



Daná je funkcia ohodnotení

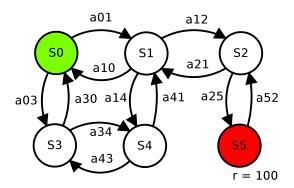
$$Q(s,a) = R(s,a) + \gamma \max_{a' \in \mathbb{A}} Q'(s',a')$$
 (3)

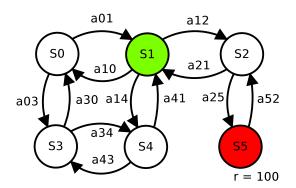
kde

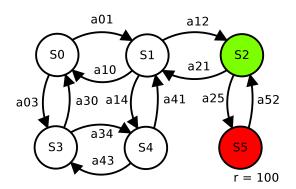
R(s, a) je odmeňovacia funkcia,

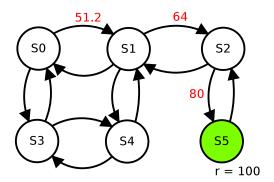
Q'(s', a') je odmeňovacia funkcia z ktorej sa agent dostal zo stavu "s'" vykonaním "a" do stavu "s",

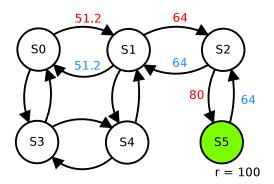
 $\gamma$  je odmeňovacia konštanta a platí  $\gamma \in (0,1)$ .

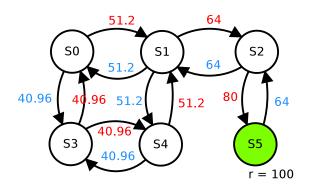








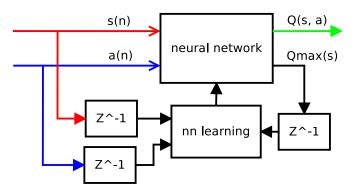




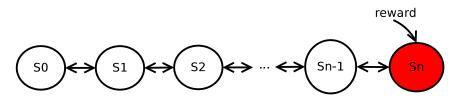
Problémy tabuľkovej interpretácie Q(s, a)

- pre veľké N<sub>s</sub> alebo N<sub>a</sub> narastajú pamäťové nároky
- o nevyplnených Q(s, a) vieme povedať nič
- pre rozsiahle stavové priestory nevypočítateľné
- ako aproximovať Q(s, a)?

Neurónová sieť? Utopická predstava :



prečo nedáva správne výsledky?



Pre korektné vyplnenie hodnôt v  $s_{n-1}$  sa vyžaduje korektá hodnota  $V S_n$ 

$$Q(s_0, a_0) = R(s_0, a_0) + \gamma \max_{a'_1 \in \mathbb{A}} Q'(s_1, a'_1)$$

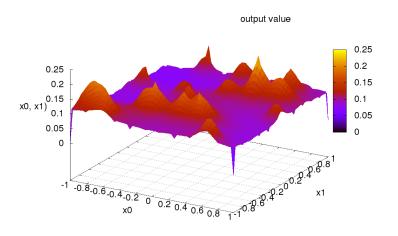
$$Q(s_1, a_1) = R(s_1, a_1) + \gamma \max_{a'_2 \in \mathbb{A}} Q'(s_2, a'_2)$$

$$Q(s_2, a_2) = R(s_2, a_2) + \gamma \max_{a'_3 \in \mathbb{A}} Q'(s_3, a'_3)$$

Učenie doprednej siete nie je homogénne!

- v priebehu učenia Q(s,a) chaoticky osciluje okolo požadovanej hodnoty
- ani po 10-tkach milónoch iterácií sa hodnota neustáli na požadovanej hodnote

Je možné zostaviť neurónovú sieť ktorá sa dá učiť lokálne?



Rozklad na bázické funkcie

$$f_j^a(X) = \sum_{i=1}^{N_s} b_{1ji} (x_i - a_{1ji})^1 + b_{2ji} (x_i - a_{2ji})^2 + \dots$$
 (5)

$$f_j^a(X) = \sum_{i=1}^{N_s} \max(0, b_{ji}(x_i - a_{ji}))$$
 (6)

$$f_j^b(X) = cos(\sum_{i=1}^{N_s} b_{ji}(x_i - a_{ji}))$$
 (7)

$$f_j^c(X) = e^{\sum_{i=1}^{N_s} -b_{ji}|x_i - a_{ji}|}$$
(8)

$$f_j^d(X) = e^{\sum_{i=1}^{N_s} -b_{ji}(x_i - a_{ji})^2}$$
(9)



Ohliadnúc na charakter učiaceho algoritmu

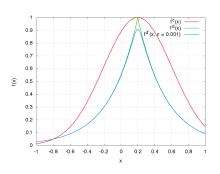
$$Q(s,a) = R(s,a) + \gamma \max_{a' \in \mathbb{A}} Q'(s',a')$$

boli zvolené bázické funkcie

$$f_j^c(X) = e^{\sum_{i=1}^{N_s} -b_{ji}|x_i-a_{ji}|} \ f_j^c(X) = e^{\sum_{i=1}^{N_s} -b_{ji}(x_i-a_{ji})^2}$$

kde

$$|x| = \lim_{\epsilon \to 0} \sqrt[2]{x^2 + \epsilon}$$



Rozklad na bázické funkcie

$$f_j(X) = e^{\sum_{i=1}^{N_s} -b_{ji}(x_i - a_{ji})^2}$$
 (10)

pre symetrické prechody medzi stavmi možno zjednodušiť na

$$f_j(X) = e^{-b_j \sum_{i=1}^{N_s} (x_i - a_{ji})^2}$$
 (11)

A ich kombinácia

$$y(X) = \sum_{j=1}^{N} w_j f_j(X) + \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{j} v_{ji} f_j(X) f_i(X)$$
(12)

#### Stavenie parametrov:

- bázicke funkcie musia rovnomerne pokryť stavový priestor
- parameter a<sub>ji</sub> reprezentuje posunutie Gaussovej krivky bod s najväčou funkčnou hodnotou.
- parameter b<sub>i</sub> reprezentuje strmosť krivky

Paramatre  $a_{ji}$  - pokrytie stavového priestoru do oblastí podľa veľkosti R(s,a) Využije sa princíp Kohonenovej siete - najbližšie vzory  $a_j$  sa posunú podľa vstupných vektorov tak aby vrchol Gaussovej krivky ležal v ťazisku.

- na začiatku sa zvolia aji náhodne
- ullet spočítajú sa vzdialenosti od predloženého vstupu  $d_j = \mid X a_j \mid$
- nájde sa také k kde  $\forall j: d_k \leq d_j$
- spočíta sa krok učenia  $\eta' = \eta_1 \mid y_r \mid$
- ullet upravia sa parametre  $a_{ki}=(1-\eta')a_{ki}+\eta'x_i$

#### kde

X je vstupný vektor  $y_r$  je požadovaný výstup  $\eta_1$  je krok učenia



Paramatre  $b_i$  - určuje strmosť krivky

- stanoví sa chyba  $e(n) = y_r(n) y(n)$
- pre každú bázickú funkciu  $b_i(n+1) = b_i(n) \eta_2 e(n) w_i(n)$
- skontroluje sa  $b_j \in (0, -\infty)$

```
kde y_r je požadovaný výstup y je výstup \eta_2 je krok učenia
```

#### Paramatre w<sub>i</sub> - váhové parametre

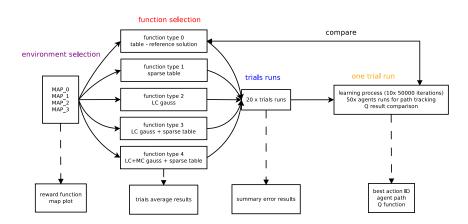
- stanoví sa chyba  $e(n) = y_r(n) y(n)$
- pre každé  $w_j$ :  $w_j(n+1) = w_j(n) \eta_3 e(n) y_j(n)$
- skontroluje sa  $w_j \in (-a, a)$

#### kde

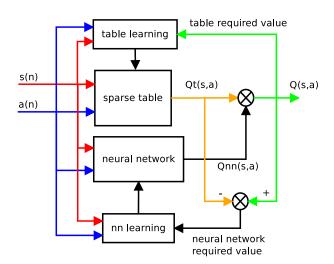
 $\eta_3$  je krok učenia

a je maximálny rozsah váh

## Výsledky experimentov - schéma priebehu experimentov



#### Výsledky experimentov - bloková schéma



### Výsledky experimentov - podmienky

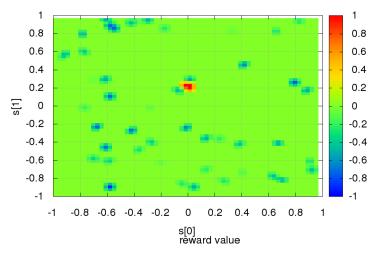
- 50000 iterácií učenia
- Q-learning

$$Q(s, a) = \alpha(Q'(s, a)) + (1 - \alpha)(R(s, a) + \gamma \max_{a' \in \mathbb{A}} Q'(s', a'))$$

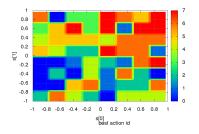
- R(s, a) = náhodná mapa s 1 cieľovým stavom
- hodnoty  $R(s, a) \in \langle -1, 1 \rangle$
- $\gamma = 0.98$  a  $\alpha = 0.7$
- hustota referenčného riešenia = 1/32 (4096 stavov)
- počet akcií v každom stave = 8
- hustota riedkej tabuľky = 1/8 (1:16 pomer)
- počet bázických funkcií = 64
- rozsah parametrov
  - a range = 1.0
  - b\_range = 200.0
  - w\_range = 10.0

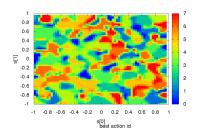


#### Výsledky experimentov - funkcia R(s), mapa 1



### Výsledky experimentov - mapa najlepších akcií

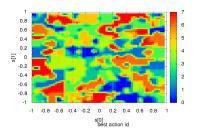




Obr. : sparse table

Obr.: linear combination Gauss

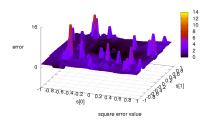
#### Výsledky experimentov - mapa najlepších akcií

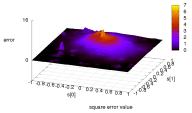


Obr. : sparse table + linear combination Gauss

Obr. : sparse table + linear combination + multiplication Gauss

#### Výsledky experimentov - chybové funkcie

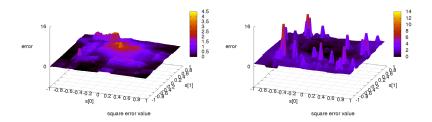




Obr. : sparse table

Obr. : linear combination Gauss

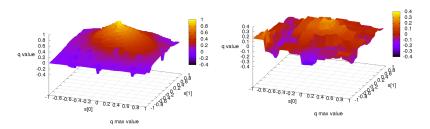
#### Výsledky experimentov - chybové funkcie



Obr. : sparse table + linear combination Gauss

Obr. : sparse table + linear combination + multiplication Gauss

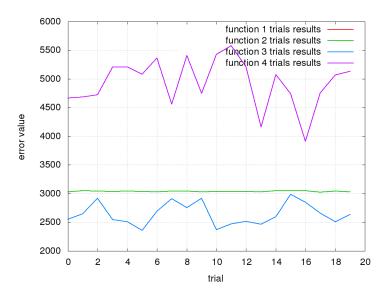
## Výsledky experimentov - max Q(s, a)



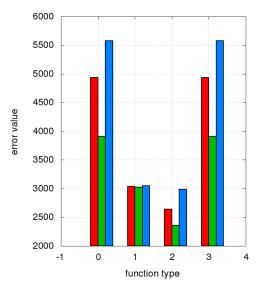
Obr. : reference table

Obr. : sparse table + linear combination Gauss

#### Výsledky experimentov - trials progress



#### Výsledky experimentov - trials average



average error minimal error maximal error

## Ďakujem za pozornosť



michal.chovanec@yandex.ru