

Jocuri cu adversari rationali

Strategii implementate:

- 1) Random
- 2) MinMax - Alpha-Beta - ID
- 3) Monte Carlo Tree Search
- 4) Monte Carlo Tree Search - rollout : MinMax

Pentru reprezentarea hărții am implementat clasa Map, Ghost, PacMan care să țină configurația actuală a stării, unde se află PacMan, fantomele, mâncarea, câte vieti mai sunt etc și foarte important o funcție care dă starea următoarei hărți după aplicarea unor mutări: `run_turn`. Clasa Game joacă jocul până se ajunge într-o stare finală aplicând diverse strategii pentru jucători, ele fiind date ca parametru.

I) Random:

Se generează mișcările posibile pentru PacMan/Ghosts și se alege random din acea listă o mișcare.

II) MinMax Alpha-Beta Iterative deepening:

Pentru acesta se consideră ghosts ca fiind o singură entitate care mișcă 2 piese. PacMan este Max și Ghosts este Min, funcția heuristică fiind $\text{factor} * \text{castigul_pac_man} + \text{dist_pac_ghost1} + \text{dist_pac_ghost2}$, dacă este pierdut de către PacMan este $\text{factor} * \text{max_win} + 2 * (\text{height} + \text{width})$, acesta are următoarea interpretare: un factor care să îl determine pe Pac Man să alege mâncarea/punctele în detrimentul să fugă de fantome, Pac Man va vrea să colecteze cât mai multe puncte și să fie cât mai departat de către ghosts, iar fantomele să fie cât mai apropiate și cât mai puține puncte, dacă Pac Man nu se mișcă o să alege poziția care îl duce cel mai aproape de Pac Man. Se execută în maximum de buget, se contorizează numărul de stări create.

III) Monte Carlo Tree Search:

S-a folosit implementarea din laborator. Se aplică algoritmul și pentru parte de reward se folosește aceeași funcție de evaluare de la MinMax, cu excepția că

pentru Min se calculeaza complementul și pentru ca se alege cu cea mai mare reward.

IV) Monte Carlo Tree Search + MinMax:

Acesta doar modifica parte de rollout: in loc sa fie random se foloseste Min Max implementat. El durează cel mai mult din cauza combinării celor doi algoritmi, pasul de rollout dureaza cel mai mult ducand pe harta cea mai mare ca sa dureze in jur de 1-2s pentru a genera o pereche de mișcări.

Comparatie:

Am testat pe mai 3 harti: 5 x 7, 15 x 15, 7 x 12 si pentru buget am folosit 9, 30 si 100 cu depth = 7.

I) PacMan : Random

1. Ghosts: Random

La acesta de obicei castiga fantomele, dat fiind ca Pac Man nu stie cum sa isi aleaga poziția care sa-l duca către o poziție care sa maximizeze castigul, indiferent de harta, mai exista si cazuri in care Pac Man catiga in jur de 1/10.

2. Ghosts: MinMax:

Aici fantomele castiga de fiecare data, deoarece stie cum sa urmareasca pacman, din cauza euristici.

Aici castiga in jur de 91 pentru harta marea si 30 buget, acesta scade la 41 pentru 100.

3. Ghosts: Monte Carlo Tree Search:

Tot fantoma castiga: harta2: 30 - 59, 100 - 62; harta1: 100 - 11, 30 - 27, 9 - 34, harta3: 100 - 25.

4. Ghosts: Monte Carlo Tree Search + MinMax:

Tot fantoma castiga

harta1: 9 -> 103; 30 -> 74; 100 -> 53

harta2: 9 -> 465; 30 -> 281, 100 -> 169

harta3: 100 -> 133; 30 -> 175; 9 -> 47

Se poate observa ca scade numarul de ture dar creste timpul efective de rulare.

II) Pac Man: MinMax:

1. Ghost: Random

Aici castiga PacMan pe hartile mici, medii, pe harta mare pierde chair si cu maximul numarului de mutari, acest lucru se intampla din motive ca este prea complexă harta si nu poate sa ajunga la unde puncte.

In Turn 2108

Life player : 0

Map configuration:

```
XXXXXXXXX---XXXXXXXXX
G-----
--X---XXXXXXXXXX-
--X-----
--X___XXXXXXXXXX_-
--X_____-----
- _XXXXXXXX_-----
-- _----- _---
--XXXXXXXXXXXXXXXXX-
--X-----
--X-XXXXXXXXXX---
--X-----X---
--XXXXXXXXXXXXXXXX---
G-----
XXXXXXXXX---XXXXXXXXX
```

2. Ghost: MinMax:

Pentru harta mare se observa un efect foarte ciudat in care fantoma urmareste pe Pac Man pentru hartile mari/medii. Pe cele mici, medi variaza in functie de bugetul maxim. Acest lucru apare din cauza hartlor ciirculare.

3. Ghost: Monte Carlo Tree Search:

Pe hărțile mari se durează foarte mulți pentru bugetul maxim, si am oprit programul. Pe harta 1 si 2 castiga pentru un buget mare.

4. Ghost: Monte Carlo Tree Search + MinMax:

Pe harta1 el castiga pentru orice buget. Pentru harta2, 3, castiga fantomele dar dureaza foarte, foarte mult.

III) Pac Man: Monte Carlo Tree Search:

1. Ghost: Random

Aici este o surpriză deoarece Pac Man pierde pentru majoritatea simularilor pe majoritatea hartilor mari si medii, si castiga pe harta mici.

2. Ghost: MinMax

Pac Man pierde pentru toate hartile si maximul de buget, existant si cazuri pentru harti mici in care castiga Pac Man. Exista cazul pentru n

3. Ghost: Monte Carlo Tree Search:

Pentru acesta fantomele castiga pe majoritatea hartile si pe cea mica pentru un buget mic si mediu castiga Pac Man.

4. Ghost: Monte Carlo Tree Search + MinMax:

Fantoma castiga pentru acesta de fiecare data indefirent de configuratie, folosind in loc random, min max acesta va oferi un rezulatat mai bun decat cea random si ofera mai multe date.

IV) Pac Man: Monte Carlo Tree Search + Min Max

1. Ghost: Random:

PacMan castiga tot timpul, dar dureaza foarte mult pe harat2 cu 100/30. Aici pierde cel mai greu o vieți.

2. Ghost: MinMax:

Pentru cazul in care este harta1 cu 9 (un horizon min) programul se blocheaza in starea:

X X X _ X X X

X - _ G _ _ X

X - X X X G X

X - - P _ _ X

X X X - X X X

Dupa aceai de obiecei castiga cea cu MinMax, fantoma.

3. Ghost: Monte Carlo Tree Search:

Dureaza mai mult aici, dar aici castiga Pac Man, deci MCTS cu MinMax in etapa de rollout este mai buna decat cea random.

4. Ghost: Monte Carlo Tree Search + MinMax:

Si pe hartile mici dureaza foarte mult, este cea mai lenta varianta.

Pentru un buget mai mic catiga PacMan iar pentru cea in care este un buget mai mare este castigator Ghosts, este valabil pentru orice harta.

harta1-9:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 9 L: 91	W: 0 L: 100	W: 4 L: 96	W: 0 L: 100
MinMax	W: 68 L: 32	W: 100 L: 0	W: 68 L: 32	W: 59 L: 41
MCTS	W: 26 L: 74	W: 1 L: 99	W: 17 L: 83	W: 1 L: 99
MCTS_B	W: 86 L: 14	W: 27 L: 67	W: 52 L: 48	W: 30 L: 70

harta1-30:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 6 L: 94	W: 0 L: 100	W: 2 L: 98	W: 0 L: 100
MinMax	W: 65 L: 35	W: 0 L: 100	W: 53 L: 47	W: 26 L: 74
MCTS	W: 43 L: 57	W: 2 L: 98	W: 29 L: 71	W: 4 L: 96
MCTS_B	W: 90 L: 10	W: 16 L: 84	W: 53 L: 47	W: 12 L: 88

harta1-100:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 7 L: 93	W: 0 L: 100	W: 5 L: 95	W: 3 L: 97
MinMax	W: 65 L: 35	W: 0 L: 100	W: 33 L: 67	W: 20 L: 80

MCTS	W: 57 L: 43	W: 2 L: 98	W: 16 L: 84	W: 14 L: 86
MCTS_B	W: 85 L: 15	W: 32 L: 68	W: 55 L: 45	W: 53 L: 47

harta3-9:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15
MinMax	W: 12 L: 3	W: 0 L: 15	W: 10 L: 5	W: 9 L: 6
MCTS	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15
MCTS_B	W: 11 L: 4	W: 2 L: 13	W: 8 L: 7	W: 9 L: 6

harta3-30:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15
MinMax	W: 14 L: 1	W: 4 L: 11	W: 11 L: 4	W: 2 L: 13
MCTS	W: 0 L: 15	W: 2 L: 98	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15
MCTS_B	W: 12 L: 3	W: 3 L: 12	W: 8 L: 7	W: 5 L: 10

harta3-100:

	Random	MinMax	MCTS	MCTS_B
Random	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15	W: 0 L: 15
MinMax	W: 12 L: 3	W :5 L: 10	W: 6 L: 9	W: 4 L: 11
MCTS	W: 12 L: 3	W: 0 L: 15	W: 2 L: 13	W:0 L: 15
MCTS_B	W: 13 L:2	W: 5 L: 10	W: 10 L: 5	W: 8 L: 7