

SUI 2020/2021
DICE WARS

Aneta Dufková (xdufko02)
Michal Janů (xjanum03)
Tomáš Kožár (xkozar02)
Martin Mazánek (xmazan09)

1 Baseline – náhodné chování

Jako baseline byla využita náhodná implementace z `rand.py`. Ta byla zkopírována do naší `xdufko02` a v turnajích 4 hráčů si vedla následovně:

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.ste	52.59	% winrate	[61 / 116]	56.2/48	46.2/52	52.6/116	56.7/60	51.4/72	52.6/116
dt.wpm_c	41.13	% winrate	[51 / 124]	44.1/68	41.1/56	30.0/60	41.1/124	48.4/64	41.1/124
dt.sdc	31.03	% winrate	[36 / 116]	38.3/60	31.0/116	26.9/52	25.0/56	32.8/64	31.0/116
dt.rand	13.79	% winrate	[16 / 116]	13.8/116	15.0/60	16.7/48	7.4/68	17.9/56	13.8/116
xdufko02	12.00	% winrate	[24 / 200]	12.9/116	14.7/116	7.8/116	11.3/124	13.3/128	12.0/200
xlogin00	9.38	% winrate	[12 / 128]	8.9/56	10.9/64	8.3/72	9.4/64	9.4/128	9.4/128

Obrázek 1: Podle očekávání je na tom náhodně hrající `xdufko02` podobně jako `dt.rand`.

2 ExpectiMiniMax – první verze

Na začátku jsme se rozhodli řešit problém tak, že uděláme prohledávání stavového prostoru a pro ohodnocování jednotlivých stavů použijeme natrénovaný model. Prvním krokem tedy bylo prohledávat stavový prostor.

Algoritmus MaxN (MiniMax pro více než 2 hráče) velmi pěkně popisují Carol A. Luckhardt a Keki B. Irani [1]. Z jejich paperu jsme si odnesli zejména následující dvě myšlenky:

1. pro více hráčů nestřídáme min a max, nýbrž bereme vždy max
2. stavy máme ohodnoceny ne jedním číslem, ale vektorem o délce n , kde n je počet hráčů (každý prvek vektoru ohodnocuje stav pro daného hráče)

Ve finále jsme však použili jen myšlenku číslo jedna. V naší hře se totiž hráči nestřídají po jednom tahu. Hráč, který je na řadě, může udělat libovolný počet tahů, takže nemůžeme prohledávat stavový prostor a předpokládat, že v každé úrovni se snaží jeden hráč maximalizovat svůj zisk.

Nakonec prohledáváme stavový prostor jen z hlediska hráče na tahu (našeho `xdufko02`), tedy díváme se dopředu pouze na jeho tahy. Díky tomu ani nepotřebujeme vektor pro ohodnocení stavů, stačí nám jedno číslo, které ohodnocuje výhodnost stavu pro hráče `xdufko02`.

Navíc do hry vstupuje ještě pravděpodobnost, že se políčko podaří získat. Na tu využíváme funkci `attack_success_probability()`.

2.1 Ohodnocení stavů

Výhledově jsme chtěli nasadit model, pro první implementaci algoritmu **ExpectiMiniMax** jsme použili triviální ohodnocení stavu, a sice hráčovo skóre (počet souvislých polí).

Kupodivu jsme s ním dostali dobré výsledky. Zřejmě proto, že hráč pak vlastně upřednostňuje tahy, které mu propojí více souvislých oblastí.

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.ste	45.69	% winrate	[53 / 116]	52.1/48	46.2/52	45.7/116	43.3/60	43.1/72	45.7/116
dt.wpm_c	41.94	% winrate	[52 / 124]	38.2/68	42.9/56	38.3/60	41.9/124	48.4/64	41.9/124
dt.sdc	27.59	% winrate	[32 / 116]	30.0/60	27.6/116	26.9/52	19.6/56	32.8/64	27.6/116
xdufko02	18.00	% winrate	[36 / 200]	21.6/116	19.8/116	11.2/116	18.5/124	18.8/128	18.0/200
dt.rand	13.79	% winrate	[16 / 116]	13.8/116	13.3/60	14.6/48	10.3/68	17.9/56	13.8/116
xlogin00	8.59	% winrate	[11 / 128]	10.7/56	7.8/64	8.3/72	7.8/64	8.6/128	8.6/128

Obrázek 2: Při prohledávání stavového prostoru jen do hloubky 1 už jsme překonali `dt.rand`.

Dále jsme pro ohodnocení stavu zkoušeli použít již existující funkci pro výpočet pravděpodobnosti udržení dané oblasti (`probability_of_holding_area()`), případně její kombinaci se skóre hráče, ale ani jeden přístup se neukázal jako dobrý.

Zvažovali jsme i další kritéria – např. celkový počet kostek hráče, ale

2.2 Problém v této fázi

Čas. S hloubkou prohledávání stavového prostoru větší než 1 jsme dostávali timeout.

3 ExpectiMiniMax – omezení 3 tahů

Jak algoritmus urychlit? Klíčová byla myšlenka, že hráč nemusí vždy chtít provést všechny možné tahy. Náš původní ExpectiMiniMax však možnost `EndTurnCommand()` neměl, dokud bylo co hrát, tak hrál.

Nově jsme tedy přidali omezení 3 tahů. Pokud už hráč udělal 3 tahy za sebou, ukončí svoje kolo. Tím se algoritmus zrychlil, bez timeoutu už jsme zvládli jít do hloubky 2 a výsledky se vylepšily.

Potvrdilo se, že někdy je výhodnější žádný tah nedělat. Tuto možnost jsme nezakomponovali přímo do prohledávání stavového prostoru, protože je dost ovlivněná náhodou. Museli bychom náhodně distribuovat kostky mezi pole hráče.

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.ste	50.86	% winrate	[59 / 116]	47.9/48	57.7/52	50.9/116	43.3/60	54.2/72	50.9/116
xdufko02	34.50	% winrate	[69 / 200]	42.2/116	32.8/116	25.0/116	33.1/124	39.1/128	34.5/200
dt.wpm_c	28.23	% winrate	[35 / 124]	29.4/68	35.7/56	21.7/60	28.2/124	26.6/64	28.2/124
dt.sdc	21.55	% winrate	[25 / 116]	25.0/60	21.6/116	15.4/52	23.2/56	21.9/64	21.6/116
dt.rand	5.17	% winrate	[6 / 116]	5.2/116	3.3/60	4.2/48	8.8/68	3.6/56	5.2/116
xlogin00	4.69	% winrate	[6 / 128]	5.4/56	1.6/64	6.9/72	4.7/64	4.7/128	4.7/128

Obrázek 3: Výsledky se při hloubce prohledávání 2 zlepšily – algoritmus je výrazně lepší než varianta bez omezení tahů.

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.wpm_c	38.71	% winrate	[48 / 124]	38.2/68	32.1/56	43.3/60	38.7/124	40.6/64	38.7/124
dt.ste	37.07	% winrate	[43 / 116]	39.6/48	30.8/52	37.1/116	35.0/60	41.7/72	37.1/116
xdufko02	31.00	% winrate	[62 / 200]	36.2/116	32.8/116	25.9/116	26.6/124	33.6/128	31.0/200
dt.sdc	28.45	% winrate	[33 / 116]	33.3/60	28.4/116	21.2/52	28.6/56	29.7/64	28.4/116
xlogin00	6.25	% winrate	[8 / 128]	5.4/56	10.9/64	4.2/72	4.7/64	6.2/128	6.2/128
dt.rand	5.17	% winrate	[6 / 116]	5.2/116	6.7/60	6.2/48	4.4/68	3.6/56	5.2/116

Obrázek 4: Při testu s hloubkou 1 jsou výsledky o něco horší, což jsme přesně čekali. Čím větší hloubka, tím přesněji předpovídáme ohodnocení stavu.

4 ExpectiMiniMax – urychlení výpočtu

Pokud chceme nasadit model na ohodnocování stavů, potřebujeme větší rychlost. Dalším krokem tedy bylo odstranění slabiny našeho ExpectiMiniMax, a to provádění `deepcopy boardu` při každém zanořování.

Při každém zanořování předpokládáme, že hráč `xdufko02` pole získal, tedy zkopírujeme board, provedeme daný krok (změníme vlastníka pole a přesuneme kostky). Pro tyto účely jsme vytvářeli hlubokou kopii, což však dlouho trvalo.

Novým přístupem bylo zavedení `do move` a `undo move`. Board nekopírujeme, máme jeden, při zanořování uděláme krok (změníme vlastníka pole a přesuneme kostky) a při vynořování ho zase vrátíme zpět (změníme vlastníka pole na původního a vrátíme kostky do původní pozice). Pseudokód je k nahlédnutí níže:

```

def expectiMinMax(source, target, attack_prob, depth, board):
    if depth == 0:
        return get_score() * attack_prob
    do_move()
    nodes = possible_attacks()
    if len(nodes) == 0:
        score = get_score() * attack_prob
        undo_move()
        return score
    attack_probs = []
    nodes_scores = []
    for n in nodes:
        attack_probs.append(attack_success_probability())
        nodes_scores.append(expectiMinMax(source, target,
            attack_probs[i], depth-1, board))
    undo_move()
    return max(nodes_scores) * attack_prob

```

Algoritmus se o dost urychlil, mohli jsme bez problémů vyzkoušet zanoření do hloubky 2 i 3. Větší zanoření ovšem nezlepšilo výsledky a do větší hloubky než 3 se nemá smysl zanořovat, protože jsme si nastavili omezení 3 tahů. Jakmile hráč udělá tři tahy za sebou, pak vrací `EndTurnCommand()`.

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.ste	50.00	% winrate	[58 / 116]	45.8/48	57.7/52	50.0/116	43.3/60	52.8/72	50.0/116
xdufko02	35.50	% winrate	[71 / 200]	43.1/116	33.6/116	25.9/116	33.9/124	40.6/128	35.5/200
dt.wpm_c	28.23	% winrate	[35 / 124]	29.4/68	35.7/56	21.7/60	28.2/124	26.6/64	28.2/124
dt.sdc	20.69	% winrate	[24 / 116]	25.0/60	20.7/116	15.4/52	21.4/56	20.3/64	20.7/116
dt.rand	5.17	% winrate	[6 / 116]	5.2/116	3.3/60	4.2/48	8.8/68	3.6/56	5.2/116
xlogin00	4.69	% winrate	[6 / 128]	5.4/56	1.6/64	6.9/72	4.7/64	4.7/128	4.7/128

Obrázek 5: Výsledky při hloubce prohledávání 2 zlepšily zůstaly stejné, tj. kroky `do_move()` a `undo_move()` jsme implementovali správně.

.	.	% winrate	[. / .]	dt.rand	dt.sdc	dt.ste	dt.wpm_c	xlogin00	xdufko02
dt.ste	47.41	% winrate	[55 / 116]	54.2/48	38.5/52	47.4/116	50.0/60	47.2/72	47.4/116
xdufko02	33.50	% winrate	[67 / 200]	38.8/116	35.3/116	26.7/116	28.2/124	38.3/128	33.5/200
dt.wpm_c	30.65	% winrate	[38 / 124]	33.8/68	32.1/56	23.3/60	30.6/124	32.8/64	30.6/124
dt.sdc	24.14	% winrate	[28 / 116]	28.3/60	24.1/116	21.2/52	25.0/56	21.9/64	24.1/116
xlogin00	6.25	% winrate	[8 / 128]	1.8/56	9.4/64	5.6/72	7.8/64	6.2/128	6.2/128
dt.rand	3.45	% winrate	[4 / 116]	3.4/116	5.0/60	2.1/48	2.9/68	3.6/56	3.4/116

Obrázek 6: Díky vyšší rychlosti jsme mohli vyzkoušet i hloubku 3. Lepší výsledky jsme ale nedostali.

5 Využitá literatura a zdroje

- [1] Carol A. Luckhardt and Keki B. Irani. “An Algorithmic Solution of N-Person Games”. In: *Proceedings of the Fifth AAAI National Conference on Artificial Intelligence*. AAAI’86. Philadelphia, Pennsylvania: AAAI Press, 1986, pp. 158–162.