

# Algorytmy ewolucyjne w Security Games

Adam Żychowski

# Gry obronne Stackelberga

- ▶ Security Games
- ▶ asymetria graczy:
  - ▶ obrońca (lider, leader)
  - ▶ atakujący (naśladowca, follower)
- ▶ Atakujący zna strategię Obrońcy w momencie wyboru swojej strategii
- ▶ Atakujący rozstrzyga remisy na korzyść Obrońcy

# Gry obronne Stackelberga

- ▶ Dwupoziomowy problem optymalizacyjny:

$$\arg \max_{\sigma_d \in \Sigma_d} U_d(\sigma_d, R_a(\sigma_d))$$

$$R_a = \arg \max_{\sigma_a \in \Sigma_a} U_a(\sigma_d, \sigma_a)$$

# Gry obronne Stackelberga - przykład

		Atakujący	
		Cel 1	Cel 2
Obróńca	Cel 1	4, -3	-1, 1
	Cel 2	-5, 5	2, -1

Strategie proste:

obrońca cel 1, atakujący cel 2.

Wyplata atakującego: 1

Wyplata obrońcy: -1

# Gry obronne Stackelberga - przykład

		Atakujący	
		Cel 1	Cel 2
Obróńca	Cel 1	4, -3	-1, 1
	Cel 2	-5, 5	2, -1

Strategie mieszane:

Obróńca: cel 1 - 50%, cel 2 - 50%

Atakujący atakuje cel 1:  $0,5*(-3)+0,5*5 = 1$

Atakujący atakuje cel 2:  $0,5*1+0,5*(-1) = 0$

Zatem atakujący wybiera cel 1 i wtedy oczekiwana wypłata obrońcy to:  $0,5*4+0,5*(-5) = -0.5$

# Gry obronne Stackelberga - przykład

		Atakujący	
		Cel 1	Cel 2
Obróńca	Cel 1	4, -3	-1, 1
	Cel 2	-5, 5	2, -1

Strategie mieszane:

Obróńca: cel 1 - 60%, cel 2 - 40%

Atakujący atakuje cel 1:  $0,6*(-3)+0,4*5 = 0,2$

Atakujący atakuje cel 2:  $0,6*1+0,4*(-1) = 0,2$

Zatem atakujący wybiera cel z lepszą wypłatą obrońcy:

Wypłata obrońcy atak na cel 1:  $0,6*4+0,4*(-5) = 0,4$

Wypłata obrońcy atak na cel 2:  $0,6*(-1)+0,4*2 = 0,2$

# Algorytm ewolucyjny

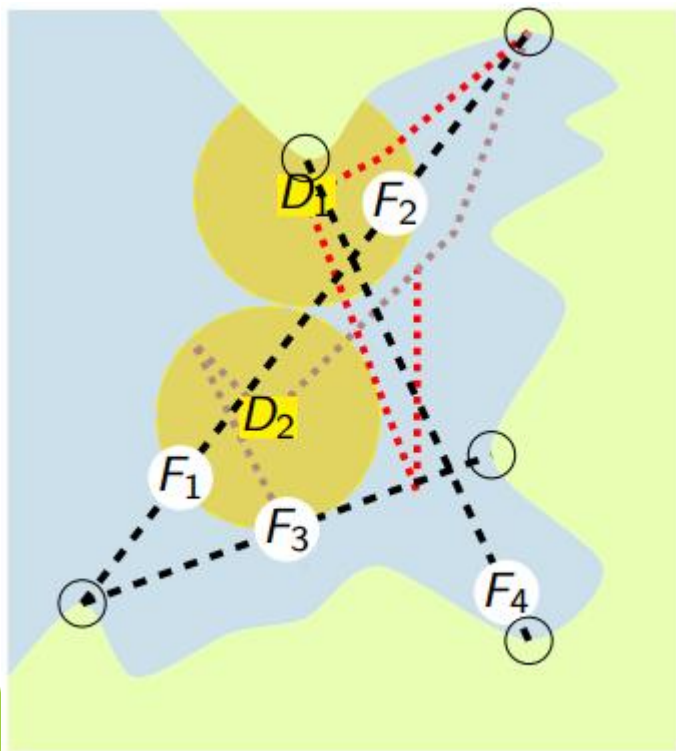
- ▶ problem znalezienia równowagi Stackelberga jako problem optymalizacyjny
- ▶ przestrzeń przeszukiwań: strategie mieszane obrońcy
- ▶ funkcja celu: oczekiwana wypłata obrońcy
- ▶ ewaluacja rozwiązań: wypłata obrońcy przy optymalnej odpowiedzi atakującego

# Ogólny schemat algorytmu ewolucyjnego





# Gra z ruchomymi celami



- ▶  $m$  dyskretnych kroków czasowych
- ▶  $F_j$  - promy poruszające się zgodnie z zadaniem planem
- ▶  $D_1, D_2, \dots, D_{nd}$  - jednostki obrońcy
- ▶ atakujący wybiera jeden z promów w dowolnym kroku czasowym lub rezygnuje z ataku
- ▶ prom jest chroniony, jeśli w odległości co najwyżej  $r$  znajduje się jednostka obrońcy
- ▶ atak trwa  $k$  jednostek czasu
- ▶ atak jest nieudany jeśli w dowolnym momencie ataku prom jest chroniony

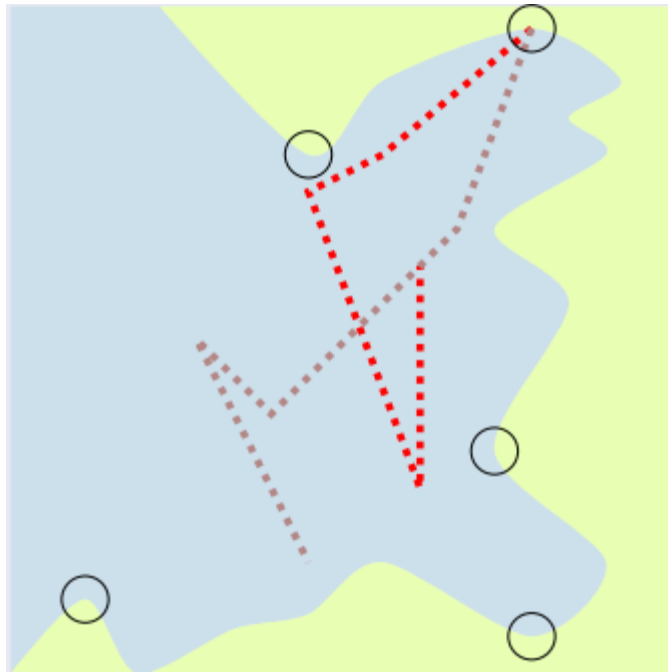
# Kodowanie rozwiązań

- ▶ strategia prosta:

$$SS = [(D_1(t_1), D_1(t_2), \dots, D_1(t_m)), \dots, (D_2(t_1), \dots, D_2(t_m))]$$

- ▶ chromosom - zbiór strategii prostych z prawdopodobieństwami

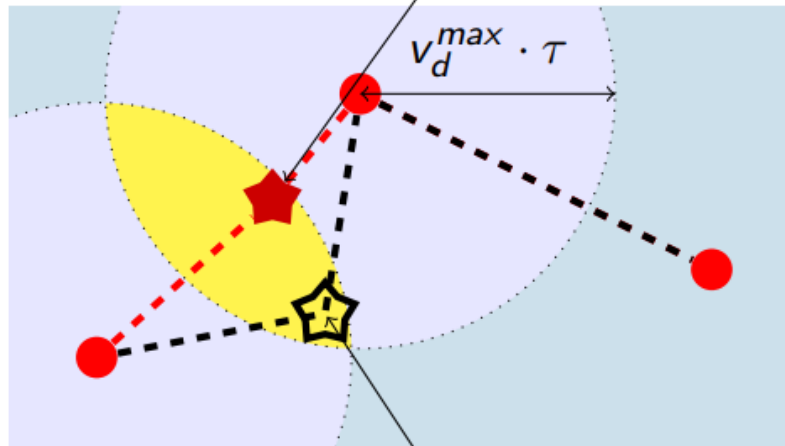
$$CH_q = \{(SS_1^q, p_1^q), \dots, (SS_{l_q}^q, p_{l_q}^q)\}, \quad \sum_{i=1}^{l_q} p_i^q = 1$$



# Mutacje

- ▶ modyfikacja pozycji obrońcy w losowym interwale czasowym w losowej strategii prostej
- ▶ założenie: brak konieczności modyfikacji pozostałych pozycji

$$CH = [\dots, (p_i, (D_1(t_1), D_1(t_2), D_1(t_3), D_1(t_4)), \dots), \dots)]$$



$$CH' = [\dots, (p_i, (D_1(t_1), D'_1(t_2), D_1(t_3), D_1(t_4)), \dots), \dots)]$$

# Krzyżowanie

- ▶ połączenie dwóch strategii mieszanych w jedną - prawdopodobieństwa dzielone na pół
- ▶ usunięcie losowych strategii prostych z prawdopodobieństwem odwrotnym do prawdopodobieństwa wyboru danej strategii

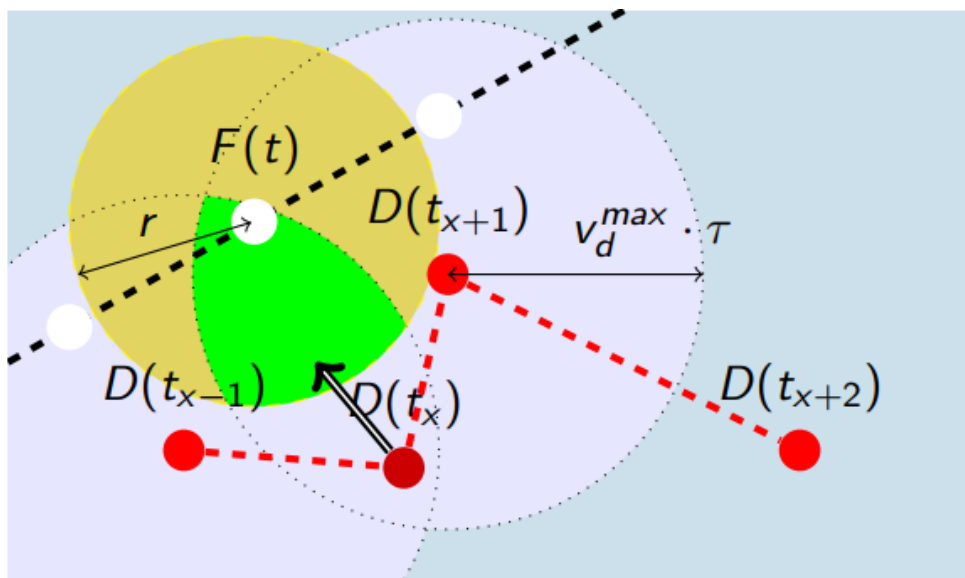
$$(SS_1^{q_1}, p_1^{q_1}), (SS_2^{q_1}, p_2^{q_1}), \dots, (SS_{l_{q_1}}^{q_1}, p_{l_{q_1}}^{q_1})$$

$$(SS_1^{q_2}, p_1^{q_2}), (SS_2^{q_2}, p_2^{q_2}), \dots, (SS_{l_{q_2}}^{q_2}, p_{l_{q_2}}^{q_2})$$

$$\left( SS_1^{q_1}, \frac{p_1^{q_1}}{2} \right), \left( SS_2^{q_1}, \frac{p_2^{q_1}}{2} \right), \dots, \left( SS_{l_{q_1}}^{q_1}, \frac{p_{l_{q_1}}^{q_1}}{2} \right), \left( SS_1^{q_2}, \frac{p_1^{q_2}}{2} \right), \left( SS_2^{q_2}, \frac{p_2^{q_2}}{2} \right), \dots, \left( SS_{l_{q_2}}^{q_2}, \frac{p_{l_{q_2}}^{q_2}}{2} \right)$$

# Lokalna optymalizacja

- ▶ przesunięcie jednostek obrońcy w chwili  $t$  tak, aby:
  - ▶ nie zmienić pozycji w chwilach  $t-1$  oraz  $t+1$
  - ▶ ochraniać jak największą liczbę celów

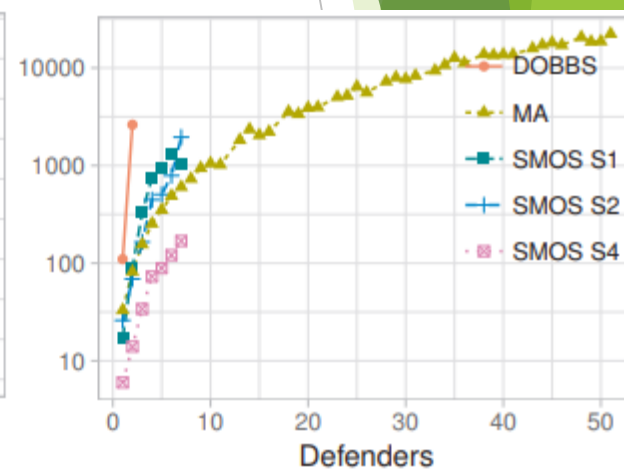
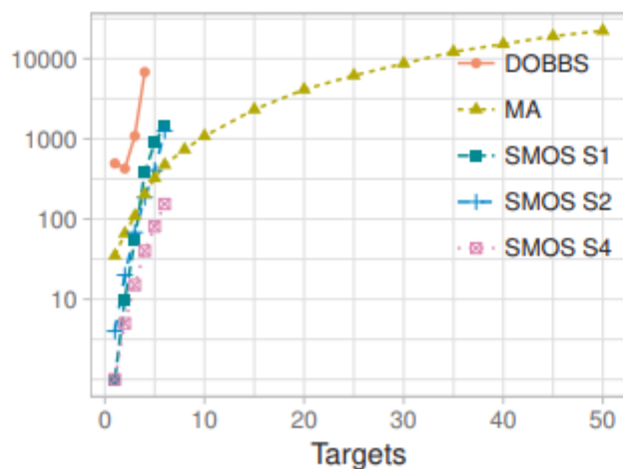
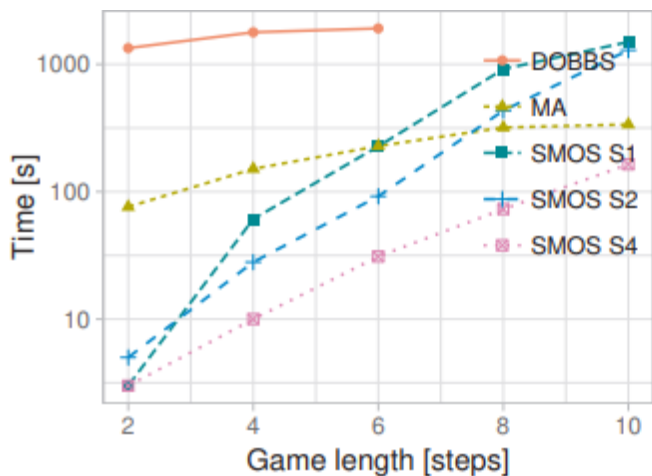


# Parametry

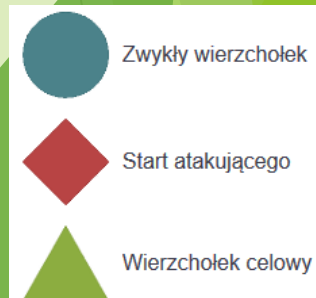
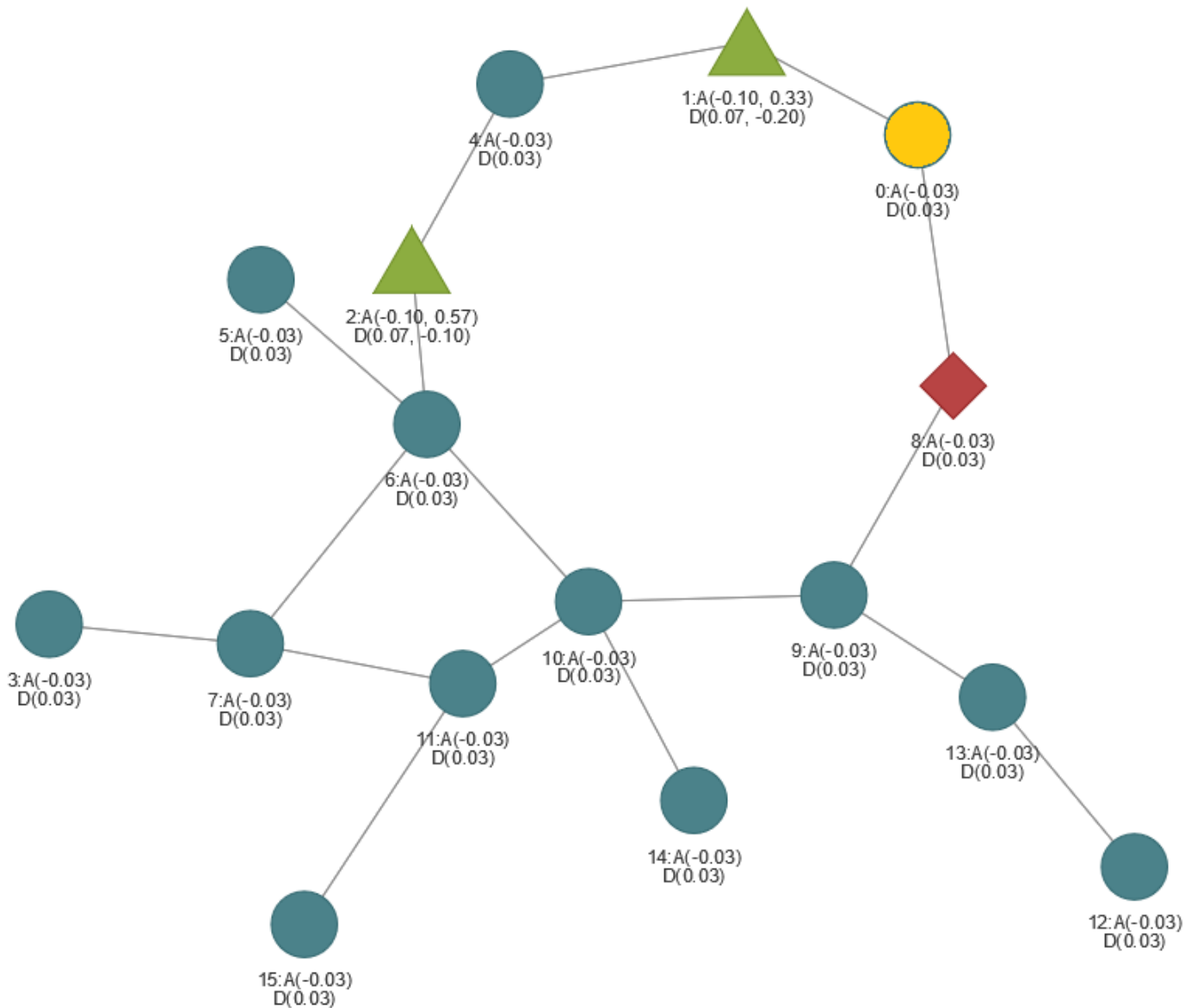
parametr	wartość
wielkość populacji	2000
liczba iteracji	2000
pstwo mutacji	0.2
powtórzeń mutacji	10
pstwo krzyżowania	0.9
rodzaj selekcji	turniejowa binarna
presja selekcji	0.9
elita	2

# Wyniki

- ▶ lepsza skalowalność
- ▶ przeszukiwanie przestrzeni ciągłej
- ▶ optymalny wynik znaleziony dla 599 z 605 gier testowych



# Gry na grafie

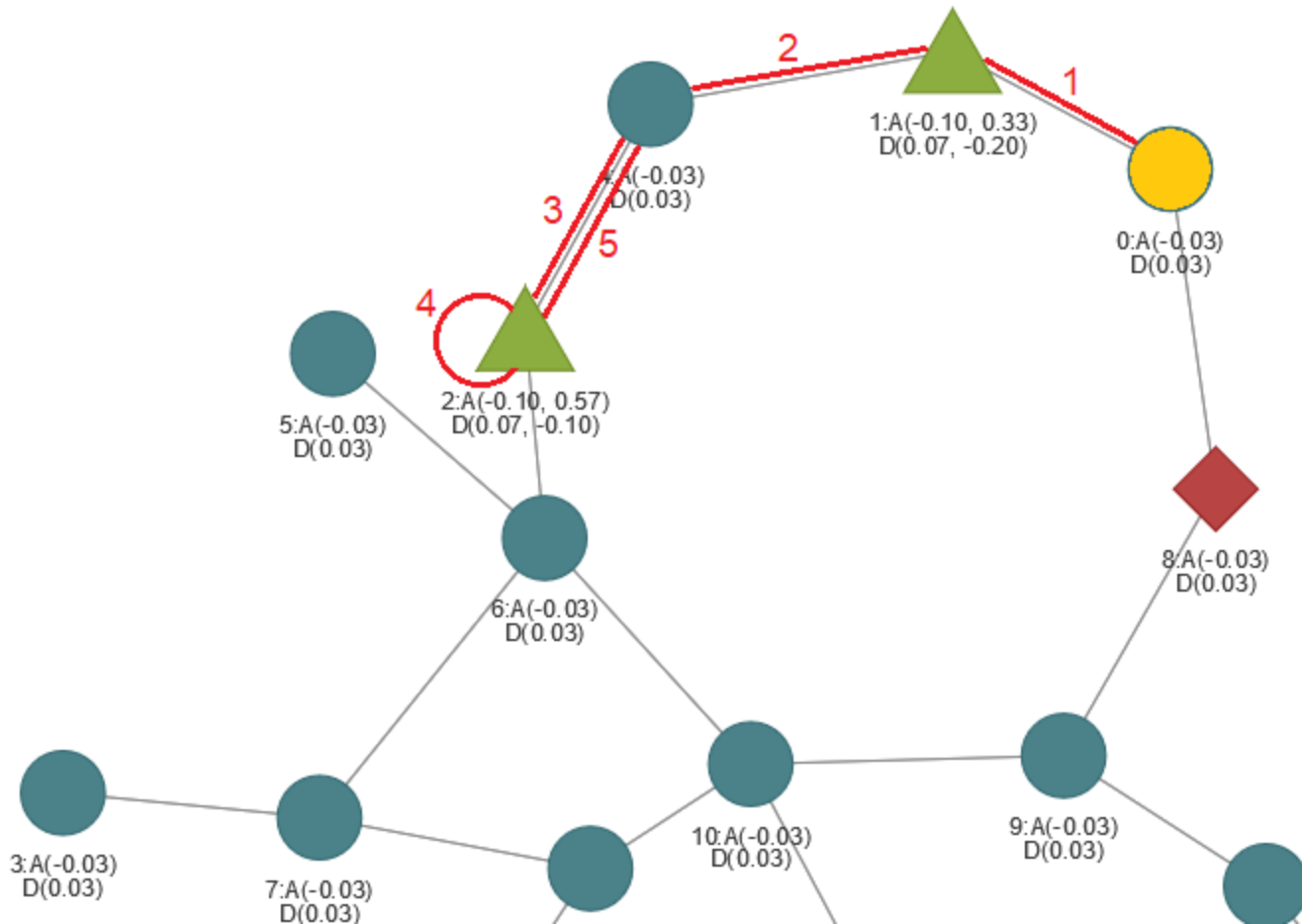




# Kodowanie rozwiązań

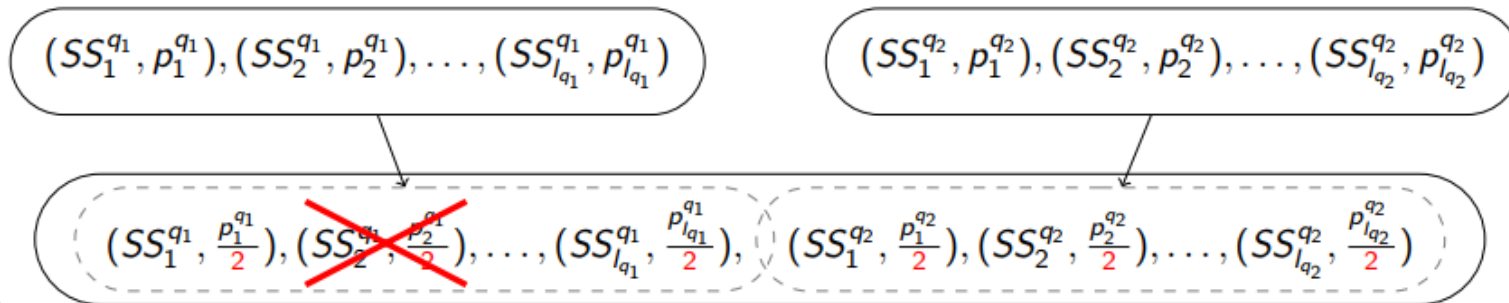
- zbiór strategii prostych z prawdopodobieństwami

$$CH_q = \{(SS_1^q, p_1^q), \dots, (SS_{l_q}^q, p_{l_q}^q)\}, \quad \sum_{i=1}^{l_q} p_i^q = 1$$



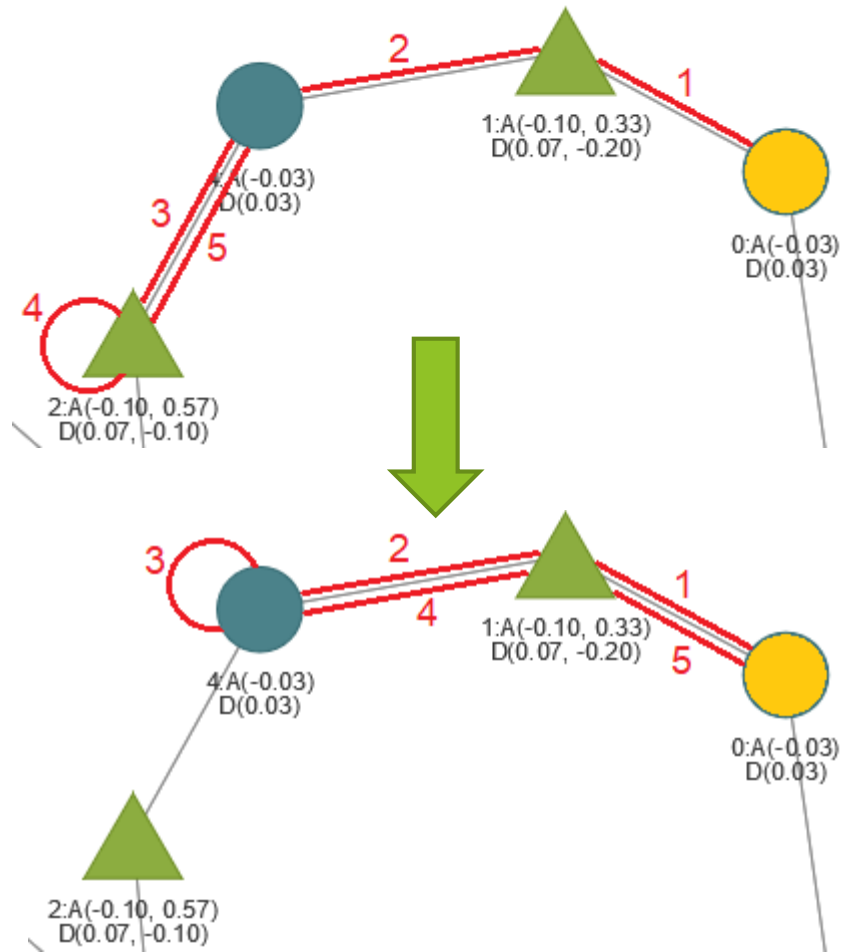
# Krzyżowanie

- ▶ połączenie dwóch strategii mieszanych w jedną - prawdopodobieństwa dzielone na pół
- ▶ usunięcie losowych strategii prostych z prawdopodobieństwem odwrotnym do prawdopodobieństwa wyboru danej strategii



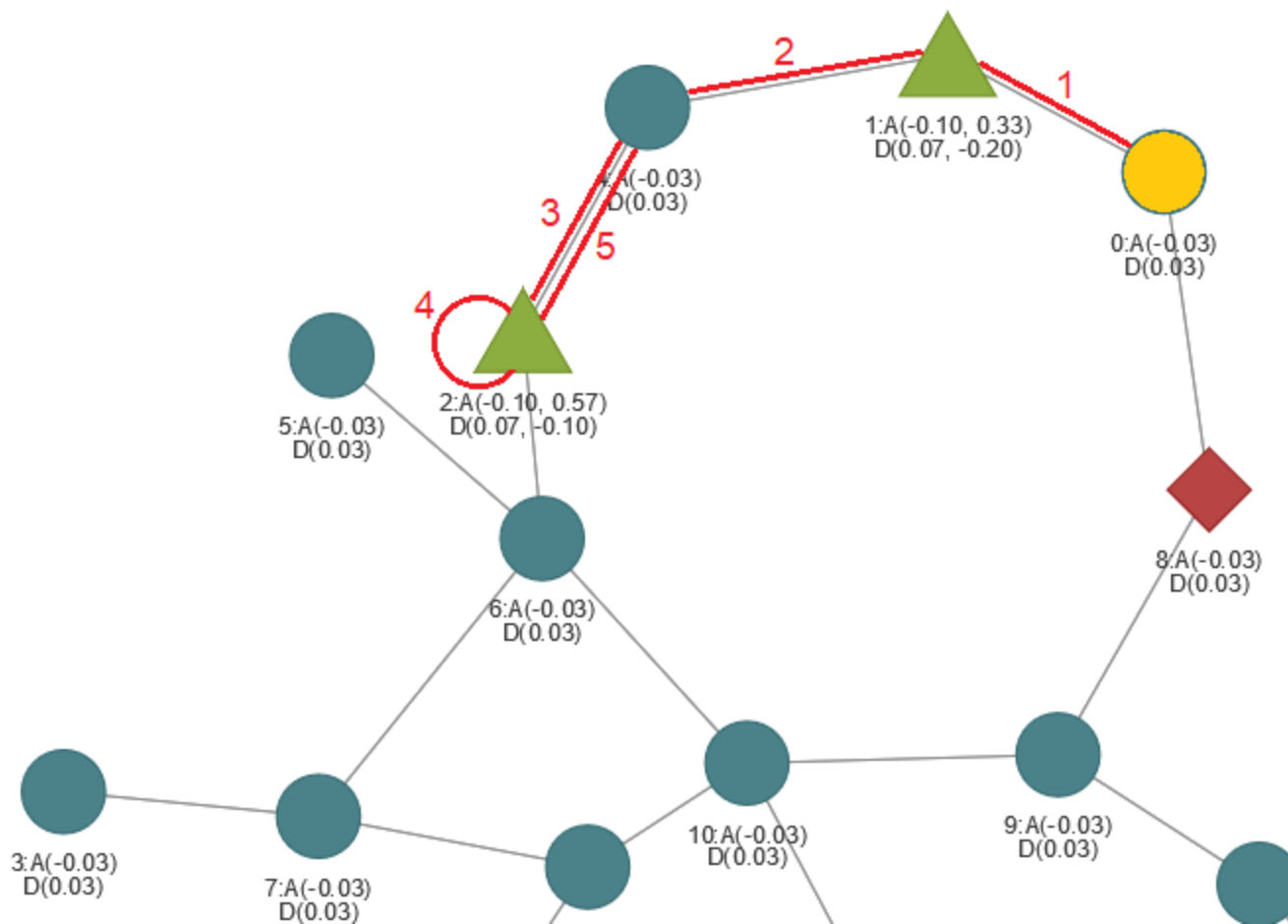
# Mutacje

- modyfikacja pozycji obrońcy od losowego interwału czasowego w losowej strategii prostej



# Lokalna optymalizacja

► BRAK

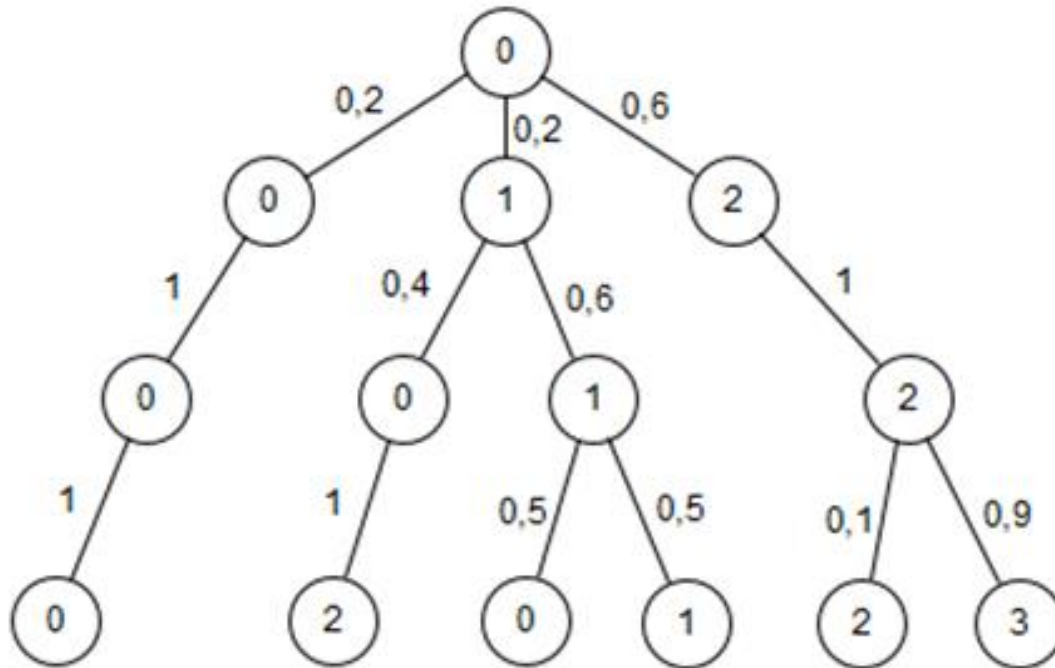


# Wyniki

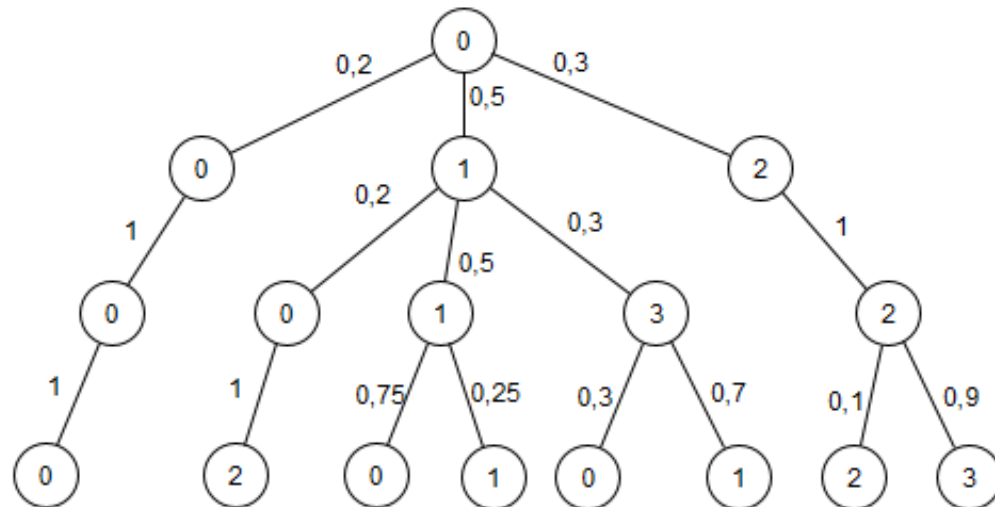
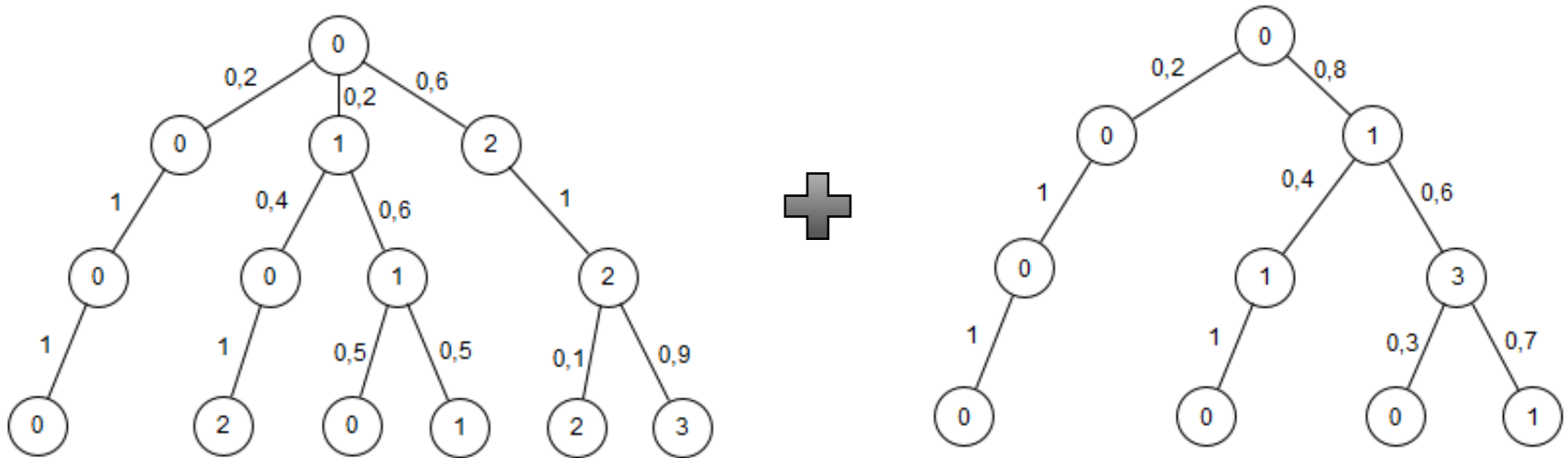
- ▶ 50 gier 5- i 6-krokowych
- ▶ w 44 przypadkach znalezione optymalne rozwiązanie
- ▶ znacznie szybszy czas działania:
  - ▶ rozwiązanie dokładne: ~2h
  - ▶ zaproponowany algorytm ewolucyjny: ~45s

# Alternatywna reprezentacja

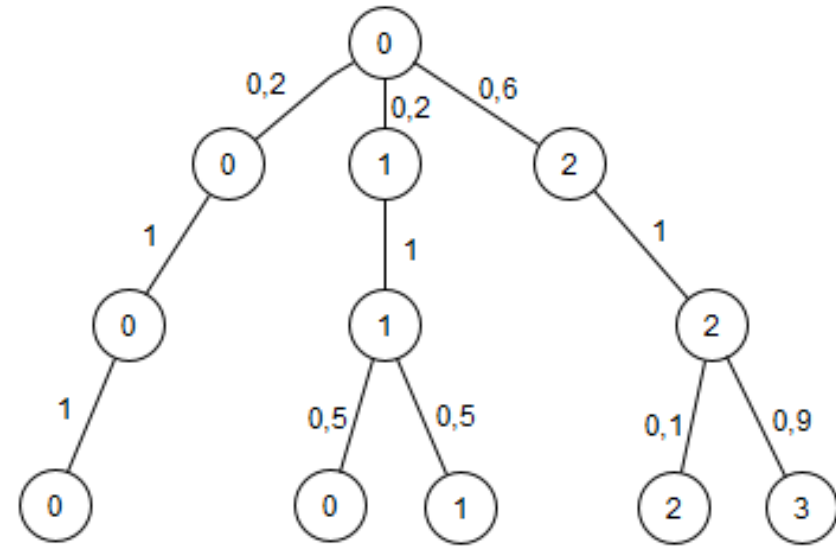
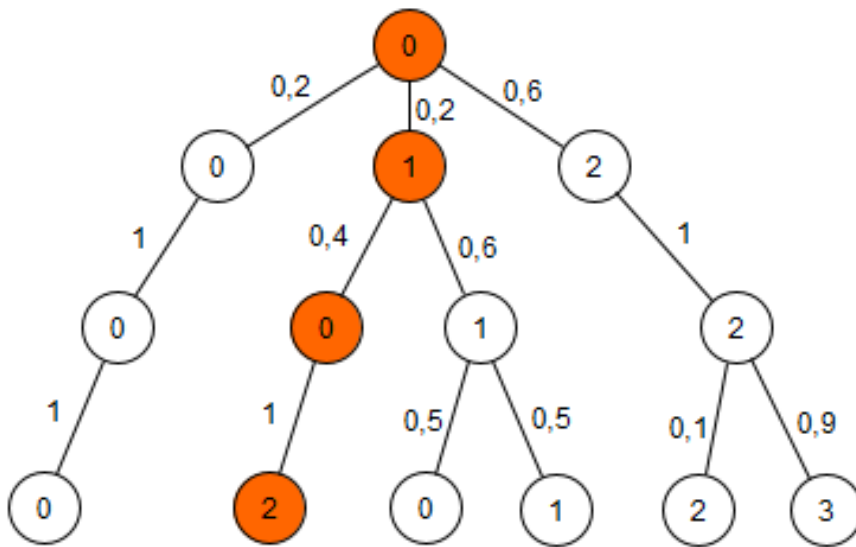
## ► Drzewo strategii



# Krzyżowanie

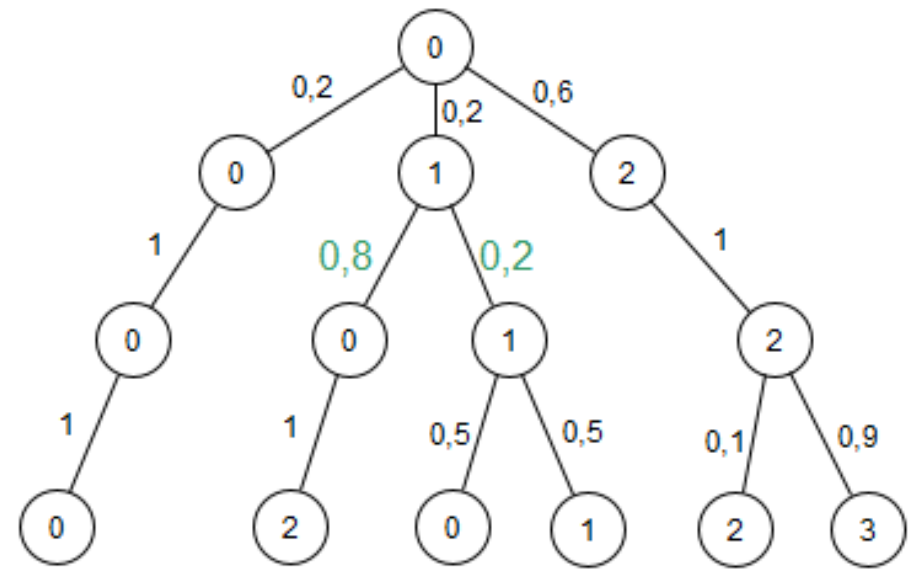
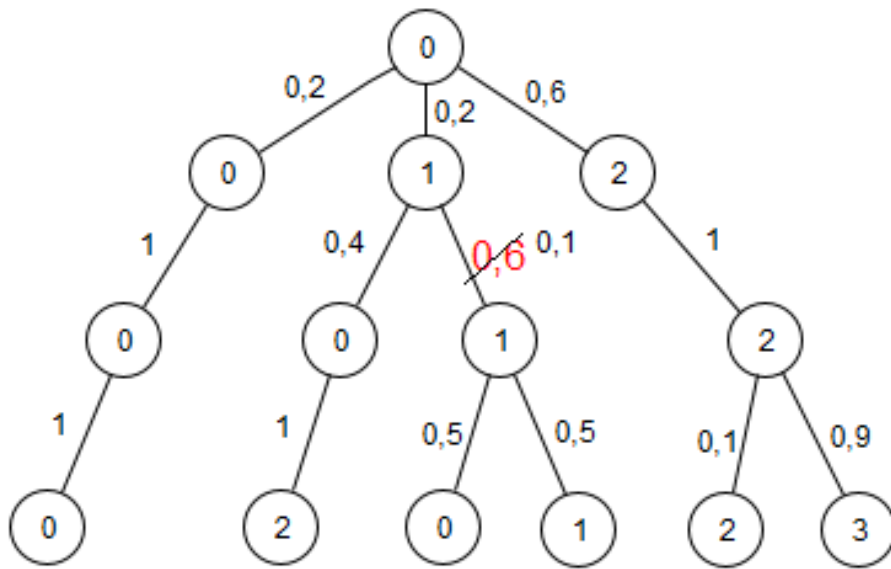


# Mutacja 1 - usuwanie strategii

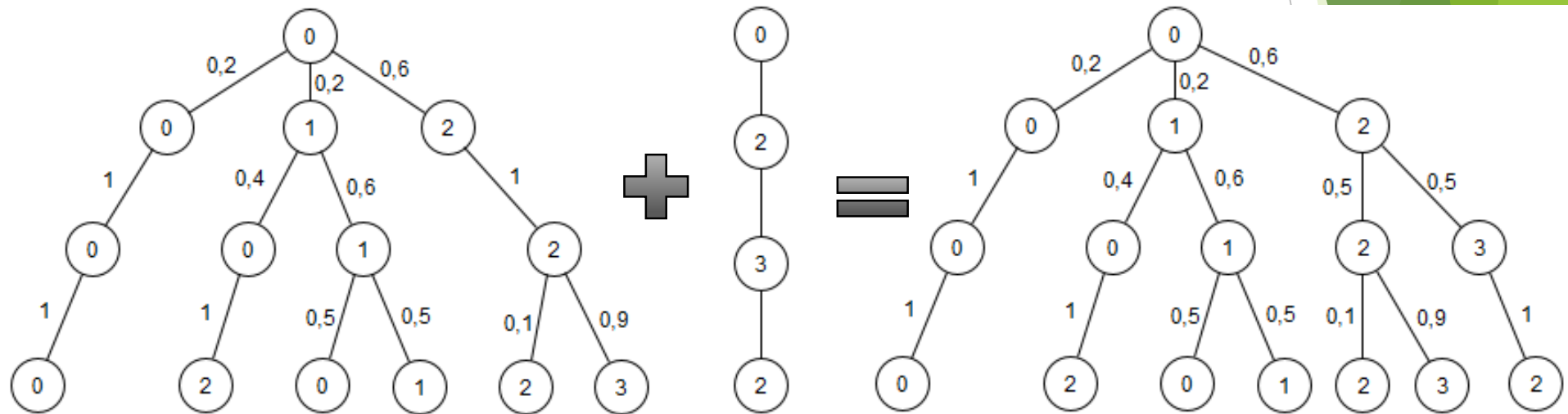




# Mutacja 2 - zmiana prawdopodobieństw



# Mutacja 3 - dodanie strategii



# Wyniki

- ▶ nieznacznie gorsze wyniki (optymalne rozwiązanie znalezione dla 42 z 50 gier)
- ▶ dłuższy czas działania: ~60s

# Dalszy kierunek badań - algorytm koewolucyjny

- ▶ rywalizujące populacje strategii obrońcy i atakującego
- ▶ ewaluacja strategii obrońcy nie wymaga sprawdzenia wszystkich strategii atakującego
- ▶ potencjalne zastosowanie do nowych problemów: z nieskończoną przestrzenią decyzyjną atakującego

# Bibliografia

- [1] J. Karwowski, J. Mańdziuk, A. Żychowski, F. Grajek, B. An, (in print, 2019), *A Memetic Approach for Sequential Security Games on a Plane with Moving Targets*, 33rd AAAI Conference on Artificial Intelligence (AAAI-2019).
- [2] J. Karwowski, J. Mańdziuk, (2019), *A Monte Carlo Tree Search approach to finding efficient patrolling schemes on graphs*, European Journal of Operational Research, vol. 277, 255-268.
- [3] X. Wang, et al. *Catching Captain Jack: Efficient time and space dependent patrols to combat oil-siphoning in international waters*. 32nd AAAI Conference on Artificial Intelligence. (AAAI-2018).
- [4] J. Gan, et al. *Security games on a plane*. 31st AAAI Conference on Artificial Intelligence (AAAI-2017).
- [5] P. Paruchuri, et al. *Playing games for security: An efficient exact algorithm for solving Bayesian Stackelberg games*. Proceedings of the 7th international joint conference on Autonomous agents and multiagent systems-Volume 2. 2008.