# Akademia Górniczo-Hutnicza im. Stanisława Staszica w Krakowie

Wydział Fizyki i Informatyki Stosowanej

KATEDRA INFORATYKI STOSOWANEJ I FIZYKI KOMPUTEROWEJ



# PRACA INŻYNIERSKA

ERNEST JĘCZMIONEK

# SYMULACJE EWOLUCJI KOALICJI MIESZANYCH

PROMOTOR:

prof. dr hab. Krzysztof Kułakowski

OŚWIADCZENIE AUTORA PRACY
OŚWIADCZAM, ŚWIADOMY ODPOWIEDZIALNOŚCI KARNEJ ZA POŚWIADCZENIE NIEPRAWDY, ŻE NINIEJSZĄ PRACĘ DYPLOMOWĄ WYKONAŁEM OSOBIŚCIE I SAMODZIELNIE, I NIE KORZYSTAŁEM ZE ŹRÓDEŁ INNYCH NIŻ WYMIENIONE W PRACY.
PODPIS

# AGH University of Science and Technology in Krakow

Faculty of Physics and Applied Computer Science

Department of Applied Informatics and Computational Physics



# BACHELOR OF SCIENCE THESIS

ERNEST JĘCZMIONEK

### SIMULATIONS OF EVOLUTION OF MIXED COALITIONS

SUPERVISOR:

Professor Krzysztof Kułakowski

Serdecznie dziękuję ... tu ciąg dalszych podziękowań np. dla promotora, żony, sąsiada itp.

# Spis treści

1.	Wpre	owadzenie	6
2.	Opis teoretyczny		
	2.1.	Gra	7
	2.2.	Model gry	7
	2.3.	Równania standardowe	8
	2.4.	Równania replikatorów	9
	2.5.	Ograniczenie prawdopodobieństwa	10
	2.6.	Ograniczenie prawdopodobieństwa - przykłady	10
	2.7.	Rozwiązanie stacjonarne równań standardowych	12
	2.8.	Stabilność równań replikatorów	12
3.	. Implementacja symulacji		16
	3.1.	Opis problemu	16
	3.2.	Środowisko QT	16
	3.3.	Schemat programu	16
	3.4.	Sygnały, sloty i mutex	17
	3.5.	Kod	18
	3.6.	Rysowanie 3D	21
	3.7.	Makefile	22
4. Wyniki		24	
	4.1.	Gry 3-osobowe	24
	4.2.	Gry N-osobowe	26
5.	Podsi	umowanie	29

# 1. Wprowadzenie

Teoria gier wielu osobom kojarzy się z opisem gier towarzyskich między dwojgiem graczy, lecz takie rozgrywki to rzadkość w naszym zróżnicowanym świecie, gdzie zwykle w grę ekonomiczną, społeczną czy polityczną angażuje się wielu uczestników. W niniejszej pracy zostaną umówione gry wieloosobowe o niepełnej informacji. W tym typie gier ważnym elementem strategii jest odpowiedni wybór koalicjantów. Oczywiście nie jest możliwe aby uwzględnić wszystkie czynniki mogące mieć wpływ na grę, ale zostaną przeanalizowane dwa równania, modelujące grę ewolucyjną, które mogłyby sterować graczami oraz dla jednego z nich przeprowadzona będzie analiza stabilności. Modelami gry użytymi w niniejszej pracy będzie gra 3-osobowa oraz gra wieloosobowa, w której gracze będą ustawieni w okręgu. Symulacje partii w przypadku gier 3-osobowych będą obrazowane jako trajektorie w trójwymiarowej przestrzeni prawdopodobieństw, natomiast dla gier wieloosobowych jako funkcje prawdopodobieństwa od czasu dla poszczególnych graczy.

# 2. Opis teoretyczny

#### 2.1. Gra

Niniejsza praca skupia się na grach wieloosobowych, których szczególnym przypadkiem jest gra 3-osobowa [8]. Model gry 3-osobowej pokazuje, że decyzję jednego z zawodników mają bezpośredni wpływ na zachowanie sąsiadów. W modelu gry N-osobowej decyzje graczy będą wpływać nie tylko na najbliższych sąsiadów, ale pośrednio także na decyzje innych graczy. Omawiane tutaj gry są grami o niepełnej informacji, w tej pracy oznacza to grę, w której nie wszyscy uczestnicy znają prawdopodobieństwo określonych decyzji przeciwników. Prawdopodobieństwo gry przeciwników będzie szacowane na podstawie obserwacji historii ich zagrań. Opisywane gry będą także grami ewolucyjnymi, gdzie gracze mają możliwość przewidywania i uczenia się na podstawie zachowań innych graczy.

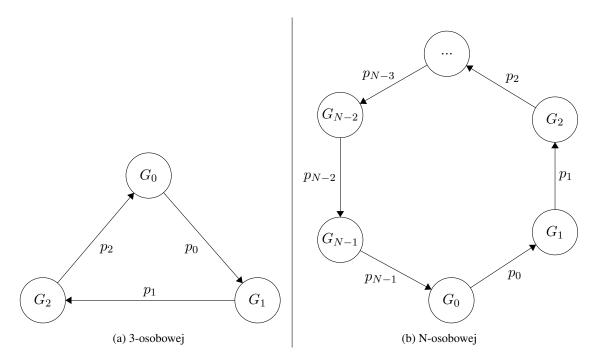
#### 2.2. Model gry

Jak wcześniej wspomniano będą potrzebne dwa modele gier. Pierwszym z nich będzie model gry 3-osobowej (Rys. 2.1a). Graczy nazwiemy odpowiednio  $G_0$ ,  $G_1$ ,  $G_2$  (gracz zerowy, pierwszy, drugi). Zachowanie każdego z nich jest opisane prawdopodobieństwem próby wejścia w koalicję z graczem o wyższym indeksie. To prawdopodobieństwo oznaczone jest jako  $p_i$  (i jest indeksem gracza), przy czym dla  $G_2$  gracz o wyższym indeksie to  $G_0$ . Prawdopodobieństwo zagrania, w celu nawiązanie koalicji z graczem o niższym indeksie to  $1-p_i$ . Analogicznie dla  $G_0$  gracz o niższym indeksie to  $G_2$ . Ponieważ omawiana jest gra o niepełnej informacji żaden z zawodników nie ma dostępu do prawdopodobieństw innych graczy, lecz każdy ma dostęp do statystyki gry na którą składa się:

- $-l_p$  liczba rozegranych w grze partii
- $-n_i$  ilość zagrań  $G_i$  w celu zawiązania sojuszu z  $G_{i+1}$ , ilość zagrań  $G_i$  aby nawiązać sojusz z  $G_{i-1}$  wyraża się jako  $l_p n_i$

Model gry N-osobowej (Rys. 2.1b) [2] będzie opisany takimi samymi danymi jak model gry 3-osobowej. Różnicą między nimi będzie ustawienie graczy w okręgu, co w konsekwencji pokaże skutki decyzji wykraczające poza najbliższych sąsiadów, dla gier o liczbie graczy większej niż 3. Gra 3-osobowa jest szczególnym przypadkiem gry N-osobowej, w którym konsekwencje zachowań jednego z naszych sąsiadów bezpośrednio wpływają na drugiego.

2.3. Równania standardowe 8



Rysunek 2.1: Modele gry. G w okręgu - gracz, strzałka z p - prawdopodobieństwo zagrania w celu nawiązania koalicji z graczem, na którego wskazuje strzałka

#### 2.3. Równania standardowe

Pomysł na równania standardowe został zaczerpnięty ze wzoru na siłę w polu.

$$\overrightarrow{F}(\overrightarrow{r}) = -\nabla E_p(\overrightarrow{r}) \tag{2.1}$$

Z tym że żądana jest maksymalizacja, a nie minimalizacja odpowiednika energii potencjalnej  $E_p$ . Z tego powodu należy zmienić znak. Siłę rozpisujemy jako:

$$F = \frac{\delta E_p}{\delta x} = m \frac{\delta^2 x}{\delta t^2} + \underbrace{\gamma \frac{\delta x}{\delta t}}_{ ext{Sita tarcia}}$$

Będziemy mieli do czynienia z ruchem tłumionym, ze względu na brak przyspieszenia, co w efekcie prowadzi do zależności:

$$\frac{\delta x}{\delta t} \sim \frac{\delta E_p}{\delta x} \tag{2.2}$$

Przemieszczenie zostanie zastąpione prawdopodobieństwem. W tym typie równań celem będzie maksymalizacja zysku( zyskiem jest prawdopodobieństwo ) w czasie. Wyprowadzenie będzie przeprowadzone dla  $G_0$ , przy założeniu gry o pełnej informacji. Pozostałe dwa równania można wyprowadzić analogicznie. Wypłata dla  $G_0$  dana jest przez:

$$W_0 = \underbrace{p_0(1-p_1)}_{\text{wyplata sojuszu } G_0 \text{ z } G_1} + \underbrace{(1-p_0)p_2}_{\text{wyplata sojuszu } G_0 \text{ z } G_2}$$

$$(2.3)$$

Do zależności 2.2 podstawiamy prawdopodobieństwa.

$$\frac{\delta p_0(t)}{\delta t} = \frac{\delta W_0(t)}{\delta p_0}$$

Iloraz różnicowy na zmianę prawdopodobieństwa od czasu daje:

$$\frac{p_0(t+\Delta t) - p_0(t)}{\Delta t} = 1 - y - z \tag{2.4}$$

W używanej dalej notacji:

$$\Delta p_0 = \Delta t (1 - y - z) \tag{2.5}$$

W dalszej części będzie stosowane oznaczenie  $\alpha=\Delta t$ . Równanie wygląda obiecująco, gdyż człon 1-y jest prawdopodobieństwem zagrania  $G_1$  aby zawiązać sojusz z  $G_0$ . Podobnie -z prowadzi do sojuszu  $G_2$  z  $G_0$ .

W przypadku gry o niepełnej informacji należy zmodyfikować równanie 2.5. Opis użytych parametrów można znaleźć w podrozdziale 2.2.

$$\Delta p_i = \alpha \cdot (1 - \frac{n_{i+1}}{l_p} - \frac{n_{i-1}}{l_p}) \tag{2.6}$$

#### 2.4. Równania replikatorów

Model dynamiki replikatorów jest najbardziej znanym różniczkowym modelem teorii gier ewolucyjnych [7][6], przez co może stanowić dobry wybór do sterowania zachowaniem graczy. Tak jak poprzednio przyjmijmy prawdopodobieństwa  $x=p_0$ ,  $y=p_0$  oraz  $z=p_0$  pamiętając, że prawdopodobieństwa przeciwników w symulacji są szacowane. Podstawowy wzór równania replikatorów wygląda następująco:

$$\dot{x} = x \cdot (W_x - \overline{W}) \tag{2.7}$$

gdzie  $\dot{x}$  jest tempem zmiany udziału strategi x,  $W_x$  jest średnią wypłatą dla strategii x (prawdopodobieństw strategii x), natomiast  $\overline{W}$  jest średnią wypłatą co daje:

$$\dot{x} = x \cdot (\underbrace{(1-y)}^{W_x} - \underbrace{(x(1-y) + (1-x)z)}^{\overline{W}})$$

$$\downarrow \qquad \qquad \qquad \dot{x} = x \cdot (1-x) \cdot (1-y-z)$$

Iloraz różnicowy zmiany wypłaty od czasu ponownie wyznaczy  $\Delta p_0$ :

$$\dot{x}(t) = \frac{p_0(t + \Delta t) - p_0(t)}{\Delta t}$$
$$\dot{x}(t)\Delta t = p_0(t + \Delta t) - p_0(t) = \Delta p_0$$
$$\Delta p_0 = \dot{x}(t)\Delta t$$

W dalszej części tej pracy  $\alpha = \Delta t$ . Co dla gry 3-osobowej generuje równania:

$$\Delta p_0 = \alpha p_0 \cdot (1 - p_0) \cdot (1 - \frac{n_1}{l_p} - \frac{n_2}{l_p})$$

$$\Delta p_1 = \alpha p_1 \cdot (1 - p_1) \cdot (1 - \frac{n_2}{l_p} - \frac{n_0}{l_p})$$

$$\Delta p_2 = \alpha p_2 \cdot (1 - p_2) \cdot (1 - \frac{n_0}{l_p} - \frac{n_1}{l_p})$$
(2.8)

#### 2.5. Ograniczenie prawdopodobieństwa

Wszystkie zmiany prawdopodobieństwa muszą zostać poddane funkcji ograniczającej.

$$p_i = ogr(p_i + \Delta p_i) \tag{2.9}$$

W przeciwnym razie równania z poprzednich podrozdziałów mogą wyjść poza przedział <0,1>. Każde nowo obliczone prawdopodobieństwo podawane jest jako parametr do funkcji ogr, a dopiero jej rezultat jest przypisywany poszczególnym prawdopodobieństwom graczy. Funkcja używana aby zapewnić pozostanie prawdopodobieństwa w dziedzinie wygląda następująco:

$$ogr(p_i) = \begin{cases} 1 & \text{jeżeli } p_i > 1\\ p_i & \text{jeżeli } 1 \ge p_i \ge 0\\ 0 & \text{jeżeli } p_i < 0 \end{cases}$$

Wyjaśnienia wymaga wartość  $\alpha$ , która została przyjęta jako 0.1. Jest to wartość przyjęta arbitralnie aby spowolnić rozgrywkę oraz umożliwić łatwiejszą zmianę koalicji.

#### 2.6. Ograniczenie prawdopodobieństwa - przykłady

Najpierw przeanalizowane zostaną równania standardowe dla gry 3-osobowej o prawdopodobieństwie początkowym  $\frac{1}{2}$  i  $\alpha=1$ . Gdzie N oznacza zagranie  $G_i$  mające na celu zawiązanie sojuszu z  $G_{i+1}$ , a P ilość zagranie $G_i$  mające na celu zawiązanie sojuszu z  $G_{i-1}$ .

$$G_0 = N, G_1 = P, G_2 = N$$

$$G_0 = N, G_1 = P, G_2 = P$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - 0 - 1) = 0 & p_0 = \frac{1}{2} \\
\Delta p_1 = (1 - 1 - 1) = -1 & p_1 = 0 \\
\Delta p_2 = (1 - 1 - 0) = 0 & p_2 = \frac{1}{2}
\end{cases}$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - 0 - \frac{1}{2}) = 0 & p_0 = \frac{3}{4} \\
\Delta p_1 = (1 - \frac{1}{2} - 1) = -\frac{1}{2} & p_1 = 0 \\
\Delta p_2 = (1 - 0 - \frac{1}{2}) = \frac{1}{2} & p_2 = \frac{3}{4}
\end{cases}$$

Schemat przedstawia dwie osobne tury: po lewej pierwszą, a po prawej drugą. Parametr  $\alpha=1$  powoduje szybkie zawiązanie mocnych koalicji, których przerwanie staje się mało prawdopodobne, co może praktycznie uniemożliwiać jakiekolwiek zmiany sojuszy.

Wartym rozważenia jest czy w równaniach replikatorów potrzebna będzie  $\alpha < 1$ , skoro posiadają one człon postaci x(1-x) gasnący na krańcach przedziału prawdopodobieństwa. Założenia zostały oparte na poprzednim przykładzie.

$$G_0 = N, G_1 = P, G_2 = N$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{2}) \cdot (1 - 0 - 1) = 0 & p_0 = \frac{1}{2} \\
\Delta p_1 = \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{2}) \cdot (1 - 1 - 1) = 0 & p_1 = \frac{1}{4} \\
\Delta p_2 = \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{2}) \cdot (1 - 0 - 1) = 0 & p_2 = \frac{1}{2}
\end{cases}$$

$$G_0 = N, G_1 = P, G_2 = P$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{2}) \cdot (1 - 0 - \frac{1}{2}) = \frac{1}{8} & p_0 = \frac{5}{8} \\
\Delta p_1 = \frac{1}{4} \cdot (1 - \frac{1}{4}) \cdot (1 - \frac{1}{2} - 1) = -\frac{1}{32} & p_1 = \frac{7}{32} \\
\Delta p_2 = \frac{1}{2} \cdot (1 - \frac{1}{2}) \cdot (1 - 0 - \frac{1}{2}) = \frac{1}{8} & p_2 = \frac{5}{8}
\end{cases}$$

Jak widać najszybsza zmiana zachodzi dla pierwszego gracza, który traci 25% z prawdopodobieństwa sojuszu z graczem o wyższym indeksie. W kolejnej partii nie widzimy już tak dużych zmian. Należy odpowiedzieć na pytanie czy jest to na tyle dużo, aby zastosować α taką jak w równaniach standardowych. Powinno się poruszyć dwie kwestie. Dynamika prawdopodobieństwa jest akceptowalna(wynosi do 10%), ale tylko dla prawdopodobieństw które oddalają się od środka przedziału, a grę rozpoczynamy właśnie w nim. Drugą sprawą jest porównanie obu równań. Porównanie wyników, o różnym kroku czasowym nie jest najłatwiejszą rzeczą do opisania.

Omówiony teraz zostanie szczególny przypadek, gdy w dwóch osobnych grach żadna para graczy nie nawiązała koalicji. Użyte będą równania standardowe, prawdopodobieństwo początkowe  $\frac{1}{2}$  oraz  $\alpha = 1$ .

$$G_0 = N, G_1 = N, G_2 = N$$

$$G_0 = P, G_1 = P, G_2 = P$$

$$\Delta p_0 = (1 - 1 - 1) = -1 \quad p_0 = 0$$

$$\Delta p_1 = (1 - 1 - 1) = -1 \quad p_1 = 0$$

$$\Delta p_2 = (1 - 1 - 1) = -1 \quad p_2 = 0$$

$$G_0 = P, G_1 = P, G_2 = P$$

$$\Delta p_0 = (1 - 0 - 0) = 1 \quad p_0 = 1$$

$$\Delta p_1 = (1 - 0 - 0) = 1 \quad p_1 = 1$$

$$\Delta p_2 = (1 - 0 - 0) = 1 \quad p_2 = 1$$

Przypadek ten pokazuje skutki braku ograniczenia kroku czasowego. Następny ruch jest z góry znany, każdy z graczy wykona ruch przeciwny do poprzedniego co daje w obu grach:

$$\begin{cases} \Delta p_0 = (1 - \frac{1}{2} - \frac{1}{2}) = 0\\ \Delta p_1 = (1 - \frac{1}{2} - \frac{1}{2}) = 0\\ \Delta p_2 = (1 - \frac{1}{2} - \frac{1}{2}) = 0 \end{cases}$$

Brak zmian prawdopodobieństw, gracze dokonują wyboru jak poprzednio.

$$G_0 = P, G_1 = P, G_2 = P$$

$$G_0 = N, G_1 = N, G_2 = N$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - \frac{1}{3} - \frac{1}{3}) = \frac{1}{3} & p_0 = \frac{1}{3} \\
\Delta p_1 = (1 - \frac{1}{3} - \frac{1}{3}) = \frac{1}{3} & p_1 = \frac{1}{3} \\
\Delta p_2 = (1 - \frac{1}{3} - \frac{1}{3}) = \frac{1}{3} & p_2 = \frac{1}{3}
\end{cases}$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - \frac{2}{3} - \frac{2}{3}) = -\frac{1}{3} & p_0 = \frac{2}{3} \\
\Delta p_1 = (1 - \frac{2}{3} - \frac{2}{3}) = -\frac{1}{3} & p_1 = \frac{2}{3} \\
\Delta p_2 = (1 - \frac{2}{3} - \frac{2}{3}) = -\frac{1}{3} & p_2 = \frac{2}{3}
\end{cases}$$

Nie jest to powrót do punktu wyjścia, w którym wyjściowym prawdopodobieństwem jest  $\frac{1}{3}$  dla gry przedstawionej po lewej stronie i  $\frac{2}{3}$  dla gry po prawej. W pamięci każdego z graczy jest liczba rozegranych partii ze swoimi rywalami co będzie prowadziło do niekoniecznie oczywistych zachowań. Od teraz dokonywany wybór będzie tym o większym prawdopodobieństwie.

$$G_0 = P, G_1 = P, G_2 = P$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - \frac{1}{4} - \frac{1}{4}) = \frac{1}{2} & p_0 = \frac{5}{6} \\
\Delta p_1 = (1 - \frac{1}{4} - \frac{1}{4}) = \frac{1}{2} & p_1 = \frac{5}{6} \\
\Delta p_2 = (1 - \frac{1}{4} - \frac{1}{4}) = \frac{1}{2} & p_2 = \frac{5}{6}
\end{cases}$$

$$\begin{cases}
\Delta p_0 = (1 - \frac{2}{5} - \frac{2}{5}) = -\frac{1}{2} & p_0 = \frac{1}{6} \\
\Delta p_1 = (1 - \frac{2}{5} - \frac{2}{5}) = -\frac{1}{2} & p_1 = \frac{1}{6} \\
\Delta p_2 = (1 - \frac{2}{5} - \frac{2}{5}) = -\frac{1}{2} & p_2 = \frac{1}{6}
\end{cases}$$

Obserwowana jest zmiana zachowania graczy spowodowana częstością gier przeciwników. Sytuacja takiej fluktuacji może się powtarzać. Dysponując odpowiednio dużą grupą instancji gry oraz dostatecznie długą rozgrywką możliwe byłoby zaobserwowanie funkcji prawdopodobieństwa od czasu (równą dla wszystkich graczy instancji) w kształcie sinusoidy o rosnącym okresie. Sytuacja taka nie jest pożądana, co stanowi dodatkowy argument za użyciem  $\alpha < 1$  skutecznie niwelującego wystąpienie takich sytuacji.

#### 2.7. Rozwiązanie stacjonarne równań standardowych

Celem tego podrozdziału jest znalezienie rozwiązań stacjonarnych dla równań standardowych, czyli sytuacji w których układ dla długiego czasu dąży do punktu stałego. Do ustalenia punktów stałych potrzebny jest zanik dynamiki  $\Delta p_i=0$ . Krok czasowy zostanie pominięty, gdyż nie daje wkładu do obliczeń. Należy rozwiązać układ równań, gdzie przyjęte jest  $x=p_0, y=p_1, z=p_2$ :

$$\begin{cases}
1 - y - z = 0 \\
1 - x - z = 0 \Rightarrow p_0 = p_1 = p_2 = \frac{1}{2} \\
1 - x - y = 0
\end{cases} (2.10)$$

Z czego wynika że gra startująca w punkcie  $(\frac{1}{2},\frac{1}{2},\frac{1}{2})$  nie powinna z niego wyjść. Byłoby tak gdyby prawdopodobieństwa użyte w równaniu były faktycznymi prawdopodobieństwami  $p_i$ , są one natomiast jedynie obserwacją zachowania pozostałych graczy. Są ono dane jako  $\frac{n_j}{l_p}$ . Użycie prawdopodobieństwo obserwowanych umożliwia opuszczenie punktu stałego.

#### 2.8. Stabilność równań replikatorów

Stabilność równań replikatorów [5] wymaga dążenia do stałych wartości, gdy  $t \Rightarrow \infty$ . Do analizy zostanie przyjęty układ równań:

$$\dot{x} = f(x, y, z) = \Delta p_0 = x(1 - x)(1 - y - z) 
\dot{y} = g(x, y, z) = \Delta p_1 = y(1 - y)(1 - x - z) 
\dot{z} = h(x, y, z) = \Delta p_2 = z(1 - z)(1 - x - y)$$
(2.11)

Punkty stałe są to punkty, z których układ nie wyjdzie bez zewnętrznego czynnika. Do znalezienia punktów stałych wymagane jest zanikanie pochodnych. Prowadzi to do układu równań.

$$\dot{x} = 0, \quad \dot{y} = 0, \quad \dot{z} = 0 \tag{2.12}$$

Z powyższych równań otrzymujemy punkty stałe  $(x_i^*, y_i^*, z_i^*)$ , które zostały ponumerowane przy pomocy indeksu i.

$$(x_i^*, y_i^*, z_i^*) = \begin{cases} (0, 0, 0) & i = 0\\ (\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}) & i = 1\\ (1, 1, 1) & i = 2\\ P_3\{0, 1, \xi\} & i = 3, \text{ permutacja gdzie } \xi \in <0, 1 > \end{cases}$$
 (2.13)

Znajomość punktów stałych narzuca pytanie co do ich stabilności. Układ znajdujący się w pobliżu punktu stabilnego powinien zawsze do niego dążyć. Podczas analizy stabilności będą uwzględnione wszystkie powyższe punkty stałe, przy czym w ostatniej sytuacji będzie uwzględniony tylko przypadek  $(0,1,\xi)$ , ze względu na ich symetrię.

Stosując metodę linearyzacji tworzymy funkcje, które powinny osiągać 0 w punktach stabilnych.

$$X(t) = x(t) - x^*$$
  
 $Y(t) = y(t) - y^*$   
 $Z(t) = z(t) - z^*$ 
(2.14)

Zróżniczkowanie funkcji 2.14 i rozwinięcie w szereg Taylora do pierwszej pochodnej dają:

$$\dot{X}(t) = \dot{x}(t) - \dot{x}^* = \dot{x}(t) = f(x(t), y(t), z(t)) = f(x^* + X(t), y^* + Y(t), z^* + Z(t)) =$$

$$= f(x^*, y^*, z^*) + \frac{\delta f(x^*, y^*, z^*)}{\delta x} X + \frac{\delta f(x^*, y^*, z^*)}{\delta y} Y + \frac{\delta f(x^*, y^*, z^*)}{\delta z} Z$$

$$\dot{Y}(t) = \dot{y}(t) - \dot{y}^* = \dot{y}(t) = g(x(t), y(t), z(t)) = g(x^* + X(t), y^* + Y(t), z^* + Z(t)) = (2.15)$$

$$= g(x^*, y^*, z^*) + \frac{\delta g(x^*, y^*, z^*)}{\delta x} X + \frac{\delta g(x^*, y^*, z^*)}{\delta y} Y + \frac{\delta f(x^*, y^*, z^*)}{\delta z} Z$$

$$\dot{Z}(t) = \dot{z}(t) - \dot{z}^* = \dot{z}(t) = h(x(t), y(t), z(t)) = h(x^* + X(t), y^* + Y(t), z^* + Z(t)) =$$

$$= f(x^*, y^*, z^*) + \frac{\delta h(x^*, y^*, z^*)}{\delta x} X + \frac{\delta h(x^*, y^*, z^*)}{\delta y} Y + \frac{\delta h(x^*, y^*, z^*)}{\delta z} Z$$

Wiadomo że w punktach stacjonarnych  $\dot{x}=\dot{y}=\dot{z}=0$ , na podstawie czego można przyjąć, że  $f(x^*,y^*,z^*)=g(x^*,y^*,z^*)=h(x^*,y^*,z^*)=0$ . Pierwszy i ostatni człon powyższych równań dają układ równań.

$$\dot{X} = a_{11}X + a_{12}Y + a_{13}Z 
\dot{Y} = a_{21}X + a_{22}Y + a_{23}Z 
\dot{Z} = a_{31}X + a_{32}Y + a_{33}Z$$
(2.16)

Macierz współczynników można zapisać jako macierz Jacobiego.

$$J_i = \begin{bmatrix} \frac{\delta \dot{x}}{\delta x} & \frac{\delta \dot{x}}{\delta y} & \frac{\delta \dot{x}}{\delta z} \\ \frac{\delta \dot{y}}{\delta x} & \frac{\delta \dot{y}}{\delta y} & \frac{\delta \dot{y}}{\delta y} \\ \frac{\delta \dot{z}}{\delta x} & \frac{\delta \dot{z}}{\delta y} & \frac{\delta \dot{z}}{\delta x} \end{bmatrix} \bigg| \begin{array}{c} x = x_i^* \\ y = y_i^* \end{array} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \text{dla $i$-tego punktu stalego}$$

$$z = z^*$$

Pochodne cząstkowe:

$$\frac{\delta \dot{x}}{\delta x} = 1 - y - z - 2x + 2xy + 2xz$$

$$\frac{\delta \dot{y}}{\delta x} = y^2 - y$$

$$\frac{\delta \dot{x}}{\delta y} = x^2 - x$$

$$\frac{\delta \dot{y}}{\delta y} = 1 - x - z - 2y + 2xy + 2yz$$

$$\frac{\delta \dot{y}}{\delta z} = x^2 - y$$

$$\frac{\delta \dot{y}}{\delta z} = y^2 - y$$

$$\begin{aligned} \frac{\delta \dot{z}}{\delta x} &= z^2 - z\\ \frac{\delta \dot{z}}{\delta y} &= z^2 - z\\ \frac{\delta \dot{z}}{\delta z} &= 1 - x - y - 2z + 2xz + 2yz \end{aligned}$$

Do rozwiązania jest układ równań dany w zapisie macierzowym.

$$\begin{bmatrix} \dot{X} \\ \dot{Y} \\ \dot{Z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix}$$
(2.17)

W tym celu wyznaczymy wartości własne.

$$J_{i,\lambda} = J_i - \lambda I = \begin{vmatrix} \frac{\delta \dot{x}}{\delta x} - \lambda & \frac{\delta \dot{x}}{\delta y} & \frac{\delta \dot{x}}{\delta z} \\ \frac{\delta \dot{y}}{\delta x} & \frac{\delta \dot{y}}{\delta y} - \lambda & \frac{\delta \dot{y}}{\delta z} \\ \frac{\delta \dot{z}}{\delta x} & \frac{\delta \dot{z}}{\delta y} & \frac{\delta \dot{z}}{\delta z} - \lambda \end{vmatrix} = 0$$
 (2.18)

dla punktu stałego 
$$\begin{array}{c} (0,0,0) & (1,1,1) \\ \frac{(\frac{1}{2},\frac{1}{2},\frac{1}{2})}{(1,1,1)} \text{ wartości własne to } & \frac{(-\frac{1}{2},\frac{1}{4},\frac{1}{4})}{(1,1,1)} \\ (0,1,\xi) & (0,-z,z-1) \end{array}$$

W rozwiązaniu ogólnym układu 2.17 dla punktu stałego  $(x_i^*, y_i^*, z_i^*)$  wartości własne odpowiadające zmiennym x, y, z są oznaczone odpowiednio  $\alpha_i, \beta_i, \gamma_i$ . Wektorami własnymi dla poszczególnych wartości własnych są  $V_i$ , natomiast  $C_i$  są współczynnikami rozwiązania jednorodnego układu równań różniczkowych.

$$\begin{bmatrix} X(t) \\ Y(t) \\ Z(t) \end{bmatrix} = C_{\alpha_i} V_{\alpha_i} e^{\alpha_i t} + C_{\beta_i} V_{\beta_i} e^{\beta_i t} + C_{\gamma_i} V_{\gamma_i} e^{\gamma_i t}$$
(2.19)

Aby punkt był stabilny funkcje muszą dążyć w czasie do zera.

$$\lim_{t \to \infty} X(t) = 0 \quad \lim_{t \to \infty} Y(t) = 0 \quad \lim_{t \to \infty} Z(t) = 0 \tag{2.20}$$

Aby eksponenta malała musi posiadać ujemny wykładnik, z czego wynika że warunkiem stabilności jest:

$$Re(\lambda_a) < 0 \land Re(\lambda_b) < 0 \land Re(\lambda_c) < 0$$
 (2.21)

Warunek 2.21 eliminuje wszystkie lambdy poza  $\lambda_3$ . Pokazuje to że punkty o kombinacji  $(0, 1, \xi)$  są marginalnie stabilne. Analiza nie wskazuje że są stabilne, lecz temu też nie przeczy. W celu analitycznego określenia stabilności należałoby rozwiązać układ równań 2.19.

Ponieważ metoda linearyzacji opisała punkty  $(0,1,\xi)$  jako marginalnie stabilne, spróbujemy przesądzić co do ich stabilności na podstawie analizy równania  $\dot{z}$  - układ 2.11. W sytuacji gdy  $p_i$  dwóch z graczy dojdą do granicy prawdopodobieństwa. Warto przeanalizować wszystkie przypadki pomimo, że dla omawianych punktów tylko wiersz drugi i trzeci ma znaczenie. Celem poniższej analizy jest sprawdzenie czy wspomniane punkty są stabilne po ich osiągnięciu. W pierwszym wierszu tabelki 2.1 widać, że  $G_0$  dąży do zawarcia sojuszu z  $G_2$ , natomiast  $G_1$  gra aby osiągnąć sojusz z  $G_0$ . W tej sytuacji prawdopodobieństwo z, że gracz  $G_2$ 

Tablica 2.1: Stabilność na krawędzi sześcianu

X	у	1-x-y	$\dot{z}$
0	0	1	$z \cdot (1-z)$
0	1	0	0
1	0	0	0
1	1	-1	$-z\cdot(1-z)$

zawiąże koalicję z  $G_0$  będzie rosło. W kolejnych dwóch wierszach są stany ustalone. W wierszu drugim zmiana  $\dot{z}$  nie ma znaczenia gdyż gracze  $G_0$  oraz  $G_1$  są w wyłącznej koalicji z  $G_2$ . Wiersz trzeci pokazuje przeciwną sytuację, w której jakakolwiek zmiana  $\dot{z}$  nie wniesie nic do gry ze względu na trwały sojusz

między  $G_0$  a  $G_1$ . Ostatni wiersz pokazuje przypadek symetryczny do pierwszego, z tym że jedynym możliwym sojusznikiem dla  $G_2$  jest  $G_1$ . Oczywiście omawiany teraz przykład do osiągnięcia stabilności wymagałby braku zmian decyzji pozostałych graczy. Musieli by oni znać realne prawdopodobieństwo przeciwników.

# 3. Implementacja symulacji

#### 3.1. Opis problemu

Symulacja gry 3-osobowej będzie przedstawiona jako sześcian. Każdy z jego wierzchołków będzie miał współrzędną składającą się z kombinacji 0 i 1, co ma obrazować prawdopodobieństwo gracza. Odpowiednio prawdopodobieństwo gracza pierwszego przedstawia oś x, drugiego oś y, trzeciego oś z. Każda funkcja reprezentuje jedną instancję gry 3-osobowej. Rysowane funkcje będą przedstawiały prawdopodobieństwa graczy ( $p_i$ ) wynikające z używanych równań i zachowania przeciwników.

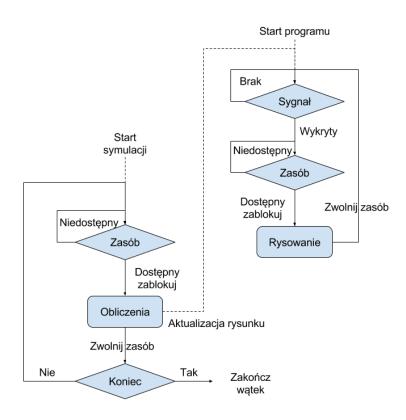
Symulacja gry N-osobowej, w której gracze ustawieni są w okręgu będzie obrazowana jako funkcje prawdopodobieństwa każdego gracza od numeru partii.

# 3.2. Środowisko QT

Do stworzenia programu wykorzystano QT Creator IDE z kilku powodów, które zaraz zostaną rozwinięte. Najważniejszą cechą środowiska jest udostępnienie go na kilku rodzajach licencji, z czego użyta tu została licencji LGPL. Pozwala ona na darmowe użytkowanie i modyfikowanie plików źródłowych, lecz udostępnienie własnego programu musi odbyć się na tej samej licencji. Kolejnym ważnym elementem jest multiplatformowość pozwalająca w łatwy sposób przenosić kod programu między systemami operacyjnymi, o ile nie zostały użyte biblioteki dostępne tylko na jeden z systemów. Kolejną z zalet jest łatwy i intuicyjny interfejs tworzenia graficznego interfejsu użytkownika, osoba mająca wcześniej styczność z na przykład biblioteką Swing Java'y nie powinna mieć problemu z zaadaptowaniem się do formularza QT Creatora. Używanie nowoczesnego języka C++ (w pracy użyto wersji 14) nie sprawia problemów. Przed użyciem klas z bibliotek standardowych C++ warto sprawdzić czy biblioteka QT nie zawiera specjalnych klas opakowujących je. Przykładem może być pthread i QThread [3].

#### 3.3. Schemat programu

Rysunek 3.1 przedstawia poglądowy schemat działania programu[4]. Dzieląc rysunek na lewą i prawą część możemy wyodrębnić dwa wątki. Po lewej wątek odpowiadający za wykonanie symulacji, po prawej wątek odpowiadający za rysowanie. Określeniem *Zasób* są opisane współdzielone dane ( opisane w podrozdziale 3.5) między wątkami, którymi jest historia symulacji.



Rysunek 3.1: Schemat programu

Podczas startu programu zostaje narysowany sześcian, po czym program przechodzi w stan nasłuchiwania na sygnały. Przykładowymi sygnałami mogą być zmiana rozmiaru okna aplikacji, bądź obrót figury. Po wykryciu takowego, następują próby zablokowania dostępu do zasobu dopóki nie zostanie to wykonane (zasób może być zablokowany przez inny wątek). Następnie na podstawie historii symulacji i/lub sygnału dokonywane jest nowe rysowanie. Po czym zasób zostaje zwolniony, a główny wątek (odpowiedzialny za rysowanie) wraca do stanu nasłuchiwania. Podczas startu symulacji (spowodowanej naciśnięciem przycisku RUN) identycznie jak poprzednio musi być uzyskany dostęp do zasobów. Dopiero po tym możliwe jest przeprowadzenie symulacji jednej partii dla każdej instancji gry. Następnie wyniki zostają zapisane do zasobów, po czym zasoby zostają zwolnione. Równocześnie do wątku głównego wysyłany jest sygnał mówiący o aktualizacji historii symulacji. Jeśli była to ostatnia planowana partia wątek symulacyjny kończy swoje działanie.

#### 3.4. Sygnały, sloty i mutex

Komunikacja między klasami dziedziczącymi po QObject odbywa się przy pomocy połączonych ze sobą sygnałów i slotów [3]. Można na nie patrzeć jako funkcje (sloty) oraz wskaźniki do funkcji (sygnały). Sygnał może trafiać do wielu slotów oraz do slotu może docierać wiele sygnałów. Ważne jest aby typy parametrów w deklaracji sygnału pokrywały się z typami parametrów deklaracji slotu. W przypadku gdy sygnał będzie miał zbyt dużo parametrów dla slotu, nadmiarowe parametry zostaną pominięte.

3.5. Kod 18

W celu uniknięcia kolizji zapis-odczyt na współdzielonych zasobach została użyta klasa mutex [1]. Jest to semafor, nie chroni on danych przed dostępem z wielu źródeł, a jedynie informuje czy zasoby są obecnie używane czy nie. Nie ma niebezpieczeństwa wykonania operacji kolizyjnych, gdyż zasoby są wykorzystywane jedynie przez wewnętrzne struktury programu, które nie wykonują operacji na wspólnych zasobach jeśli semafor jest zablokowany.

#### 3.5. Kod

W tym podrozdziale będą opisane kluczowe fragmenty kodu, niezbędne do zrozumienia implementacji programu. Współdzielonymi zasobami są:

Interfejs klasy Game Cała symulacja przeprowadzana jest w klasie Game, dlatego zostanie teraz omówiona. Reprezentuje ona jedną instancję gry 3-osobowej. Parametrem konstruktora jest indeks tablicy decision\_funs, której element zostaje przypisany do decision. function jest wrapperem biblioteki standardowej dla dowolnej funkcji, wyrażenia lambda, wyrażenia bind, funkcjonału lub wskaźników do funkcji. W poniższym kodzie function jest parametryzowany bezargumentowym, bezwynikowym zachowaniem. Funkcja next przeprowadza rozgrywkę jednej partii. Jej implementacja zostanie przedstawiona później. Zmienna current odpowiada  $liczba_{partii}$ , natomiast nr [i] odpowiada  $nast_i$  (opisano w podrozdziale 2.2). Funkcja checker jest odpowiednikiem funkcji ogr (opisano w podrozdziale 2.5). Tablica decision\_funs zawiera funkcje lambda mające dostęp do prywatnych zmiennych klasy Game. W tablicach result znajdują się obliczone  $\Delta p_i$ , które następnie poddawane są funkcji ograniczającej.

```
class Game{
2
  public:
3
      Game(int f);
4
       tup3 < double > next();
       int getCurrent(); //zwraca numer bieżącej partii
5
6
      tup3 < double > prelast(); //zwraca pre
  private:
7
8
       array double, 3 > p; //prawdopodobieństwa
9
       tup3 < double > pre; //ostatnia krotka prawdopodobieństw na
          podstawie, których było dokonane losowanie sojuszników
```

3.5. Kod 19

```
int current; //numer bieżącej partii
10
11
        array < int, 3 > nr;
12
        double checker(double r);
13
        function < void () > decision; //dokonuje modyfikacji prawdopodobień
14
        array < function < void () >,2 > decision_funs = { {
15
           [this](){//standardowe
16
             array < double, 3 > result = {
17
                  0.1*(1 - static\_cast < double > (nr[1]) / current -
                     static_cast <double > (nr[2]) / current),
18
                 0.1*(1 - static\_cast < double > (nr[2]) / current -
                     static_cast <double > (nr[0]) / current ),
                 0.1*(1 - static\_cast < double > (nr[0]) / current -
19
                     static_cast <double > (nr[1]) / current )
20
             };
21
             for (int i = 0; i < 3; i + +)
22
                 p[i] = checker(p[i] + result[i]);
23
           },
24
           [this](){//replikatorów
25
             array < double, 3 > result = {
                  0.1*(p[0]*(1-p[0])*(1-static_cast < double > (nr[1]) / current -
26
                     static_cast <double >(nr[2]) / current)),
27
                  0.1*(p[1]*(1-p[1])*(1-static_cast < double > (nr[0]) / current -
                     static_cast <double >(nr[2]) / current)),
28
                 0.1*(p[2]*(1-p[2])*(1-static_cast < double > (nr[0]) / current -
                     static_cast <double >(nr[1]) / current))
29
             };
             for (int i = 0; i < 3; i + +)
30
31
                 p[i]= checker(p[i]+result[i]);
32
          }
        } };
33
34
   };
```

Implementacja Game::next Tablica choices zawiera losowe wartości dla każdego z zawodników, na podstawie których dokonywane jest losowanie sojusznika.

```
1 tup3 < double > Game::next() {
2     pre= make_tuple(p[0],p[1],p[2]);
3     current++;
```

3.5. Kod 20

Implementacja wątku symulującego QtConcurrent::run jest funkcją uruchamiającą w osobnym wątku funkcję podaną jako parametr [3]. Zwraca ona obiekt QFuture, który nie może przerwać lub wstrzymać wątku. Poprzez beginsp.resize(p) tworzony jest wektor posiadający p pustych elementów(wektorów krotek), ponieważ już w pierwszej partii będziemy potrzebować osobnego wektora dla każdej instancji gry. Natomiast beginsp[i].reserve(g) rezerwuje pamięć dla g partii, gdyby ta funkcja nie została użyta prawdopodobnie wystąpiłaby realokacja pamięci, w celu zapewnienia jej ciągłości. Przekładałoby się to na spowolnienie działania programu. Napisałem prawdopodobnie, ponieważ standard języka nie precyzuje ilości pamięci domyślnie rezerwowanej przez wektor, co jest zostawione po stronie implementacji. Przed wykonaniem każdej partii wątek czeka na dostęp do zasobu. Funkcja try\_lock() zwróci true w przypadku udanego przydzielenia zasobu, w przeciwnym razie zwróci false.

```
1
   QtConcurrent::run(
2
                [\&]()->void\{
3
                     ui->pushButton_Run->setEnabled(false);
4
                     const int g= nr_rounds;
5
                     const int p= nr_players;
                     const int f= fun;
6
7
                     vector < unique_ptr < Game>> tab;
8
                     std::default_random_engine generator;
9
                     std::uniform_int_distribution <int> distribution
                        (0,255);
10
                     auto r= bind(distribution, generator);
11
                     clear_vectors();
12
                     chrono:: milliseconds d(delay);
13
                     beginsp.resize(p);
14
                     endsp.resize(p);
15
                     for (int i = 0; i < p; i + +)
16
                         tab.push_back(make_unique < Game > (f));
17
                         colorsp.push_back(make_tuple( r(), r(), r() ));
```

3.6. Rysowanie 3D **21** 

```
18
                          beginsp[i].reserve(g);
19
                          endsp[i].reserve(g);
20
                      }
                      for (int j=0; j < g; j++) {
21
22
                          if(quit) return;
23
                          while (! points . try_lock());
24
                          for (int i = 0; i < p; i + +) {
25
                               beginsp[i].push_back(tab[i]->next());
                               endsp[i].push_back(tab[i]->prelast());
26
27
28
                          points.unlock();
29
                          emit copy();
                          this_thread::sleep_for(d);
30
31
32
                      ui->pushButton_Run->setEnabled(true);
33
                 });
```

#### 3.6. Rysowanie 3D

**Rysowanie** Rysowanie sześcianu oraz funkcji zostało wykonane jako rysowanie odcinków. Ze względu na ograniczony krok czasowy symulacji funkcje wyglądają na wygładzone. Środek sześcianu jest środkiem układu współrzędnych.

**Rozszerzanie** Do rozszerzania ekranu został użyta następująca funkcja[4]:

```
1
   void MyGLWidget::resizeGL(int width, int height){
2
       int side = qMin(width, height);
3
       glViewport((width - side) / 2, (height - side) / 2, side, side);
4
       glMatrixMode(GL_PROJECTION);
5
       glLoadIdentity();
   #ifdef QT_OPENGL_ES_1
6
       glOrthof(-1, +1, -1, +1, 1.0, 15.0);
7
8
   #else
9
       glOrtho(-1, +1, -1, +1, 1.0, 15.0);
   #endif
11
       glMatrixMode(GL_MODELVIEW);
12
```

Oknem widgetu jest widoczny na ekranie prostokąt. Oknem roboczym widgetu jest obszar, na którym przeprowadzane są operacje. Oba okna nie muszą się pokrywać, mogą istnieć sytuacje, w których rysowane są elementy poza widokiem użytkownika. Posiadając żądane wymiary nowego okna należy wy-

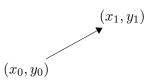
3.7. Makefile

znaczyć nowe położenie i wymiary nowego okna roboczego tak, aby zachować proporcje sześcianu oraz przedstawić go w całości. Argumentami funkcji glviewport są kolejno: współrzędne x i y lewego dolnego rogu widoku, szerokość i wysokość okna roboczego. Okno robocze musi być dopasowane do najkrótszego wymiaru widgetu, aby figury nie znalazły się poza oknem widgetu. Aby zapewnić wycentrowanie widoku roboczego należy dobrać punkt początkowy okna roboczego (lewy, dolny narożnik). Musi on mieć współrzędną punktu początkowego krótszej krawędzi jako 0, ponieważ chcemy wykorzystać ją całą. Współrzędna punktu początkowego dłuższej krawędzi okna roboczego musi być oddalona od punktu początkowego okna widgetu o połowę niewykorzystanej długości. Prowadzi to do wzoru na punkt początkowy okna roboczego:

$$p_0 = (\frac{1}{2}(\text{szerokość} - min(\text{szerokość}, \text{wysokość}), \frac{1}{2}(\text{wysokość} - min(\text{szerokość}, \text{wysokość})) \quad (3.1)$$

Mając okno robocze o odpowiednich wymiarach zostało tylko przesunięcie układu współrzędnych do centrum okna roboczego przy pomocy funkcji glortho.

Obracanie Kąt obrotu figury [4] jest wyznaczany na podstawie punktu, gdzie klawisz myszy został wciśnięty  $(x_0,y_0)$  oraz punktu w którym jest nadal wciśnięty  $(x_1,y_1)$ . Lewy przycisk myszki ma priorytet nad prawym. Lewy przycisk myszy generuje obrót względem osi x i y o odpowiednio  $\Delta$  y i  $\Delta$  x stopni, natomiast prawy przycisk generuje obrót względem osi x i z o odpowiednio  $\Delta$  y i  $\Delta$  x stopni. Obrót jest ograniczony od  $0^\circ$  do  $360^\circ$ , wartości poza tym zakresem są do niego sprowadzane poprzez operacje  $\pm 360^\circ$ . Wymnażane delt przez czynnik mniejszy od 1 prowadzi do spowolnienia obrotu.



Rysunek 3.2: Obrót - ruch myszy

#### 3.7. Makefile

Do rysowania wykresu funkcji prawdopodobieństw od numeru partii został użyty plik Makefile, który wykona kompilację, uruchomienie oraz narysowanie wykresu przy pomocy programu gnuplot. Aby uruchomić program należy podać argument: G - ilość partii do rozegrania oraz P - ilość graczy. Poniżej przykładowe polecenie do wykonania symulacji dla 100 partii rozegranych przez 20 zawodników.

```
make G=100 P=20
```

Podanie nierealnych wartości nie da wyniku. Główną różnicą w implementacja gry N-osobowej jest funkcja Game::next().

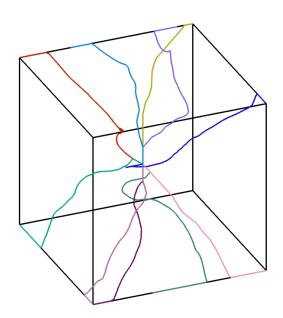
3.7. Makefile **23** 

Szacowanie prawdopodobieństw musi być wykonane w pętli, ze względu na nieznaną liczę graczy.

## 4. Wyniki

#### 4.1. Gry 3-osobowe

Równania standardowe Analiza teoretyczna równań wskazała punkt  $(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2})$  jako punkt stały. Wynika to z założenia gry o pełnej informacji. Nie jest tak dla symulacji, której funkcje opuszczają centrum sześcianu. Osiągnięcie przez funkcję krawędzi sześcianu oznacza zawiązanie koalicji, po czym funkcja przesuwa się po krawędzi dażąc do wierzchołka. Biorąc pod uwage że dla par prawdopodobieństw przeciwników  $(p_a, p_b) \in \{(0, 1), (1, 0)\}$  prawdopodobieństwo trzeciego gracza wynosi 0 należy stwierdzić, że funkcja powinna osiągać punkt stabilności na krawędzi i nie poruszać się dalej. Byłoby tak gdyby błąd szacowania prawdopodobieństw przeciwników był odpowiednio mały. Szacowanie prawdopodobieństw dane jest przez  $\frac{n_j}{l_p}$ . Wynika z tego, że wystarczy kilka zagrań przeciwników niezgodnych z zawartą koalicją, aby gracz szacujący ich



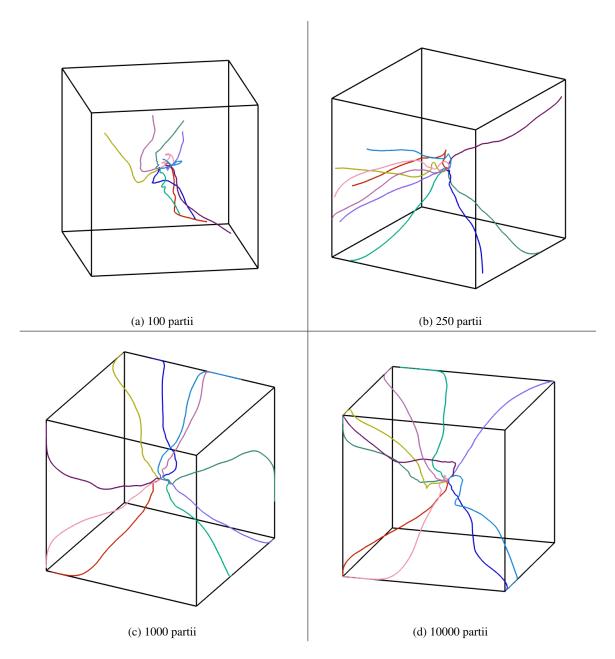
Rysunek 4.1: Równania standardowe: 100 partii, 10 instancji

prawdopodobieństwa nie mógł stwierdzić, że ich realne prawdopodobieństwa wynoszą 0 lub 1. Pokazuje to rysunek 4.1, na którym widać funkcje o wielu punktach przegięcia. Szybkość dążenia do wierzchołków będzie malała wraz z czasem spędzonym na krawędzi, gdyż

$$\lim_{n_j \to l_p \land l_p \to \infty} \frac{n_j}{l_p} \in \{0, 1\}$$

**Równania replikatorów** Równania replikatorów charakteryzują się mniejszą dynamiką gry w stosunku do równań standardowych. Przyczyną jest człon x(1-x), którego maksimum wynosi 0.25. Daje to czterokrotnie mniejsze  $\Delta p$  w punkcie  $(\frac{1}{2},\frac{1}{2},\frac{1}{2})$ . Na krańcach dziedziny <0,1> wspomniany człon szybko dąży do 0, co znacznie opóźnia osiągnięcie koalicji. Widać to porównując rysunki 4.1 oraz 4.2a. Natomiast rysunki 4.1 oraz 4.2d pokazują liczbę par-

4.1. Gry 3-osobowe **25** 

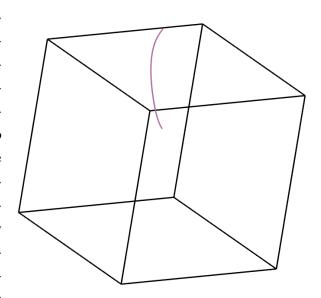


Rysunek 4.2: Równania replikatorów: 10 instancji

4.2. Gry N-osobowe **26** 

tii potrzebną do osiągnięcia podobnych miejsc w przestrzeni sześcianu. Gra używająca równań replikatorów musiała wykonać ich 100 razy więcej niż gra używająca równań standardowych.

Zaś analiza stabilności pokazała, że każda krawędź sześcianu powinna być linią punktów stabilnych, co obrazuje rysunek 4.3. Natomiast symulacja przedstawiona na rysunku 4.2c pokazuje przemieszczanie się funkcji ku wierzchołkom. Powodem tego jest błąd gracza w szacowaniu prawdopodobieństwa przeciwników, wynikający z gry o niepełnej informacji. Nie występuje on jednak we wszystkich instancjach gry, na przykład w jasnozielonej rozgrywce 4.2c widać, że funkcja nieznacznie porusza się po krawędzi, co świadczy o mniejszym błędzie szacowania prawdopodobieństwa w stosunku do innych rozgrywek. Analiza stabilności wskazuje, że punkty (0,0,0) oraz (1,1,1) nie są stabilne, co jest przyczyną tego, że żadna z symulacji do nich nie zmierza. Co więcej pierwszy i ostatni wiersz tabelki 2.1 nie może wystąpić w symulacji. Osiągnięcie punktu składa-



Rysunek 4.3: Równania replikatorów, gra o pełnej informacji: 300 partii, 10 instancji

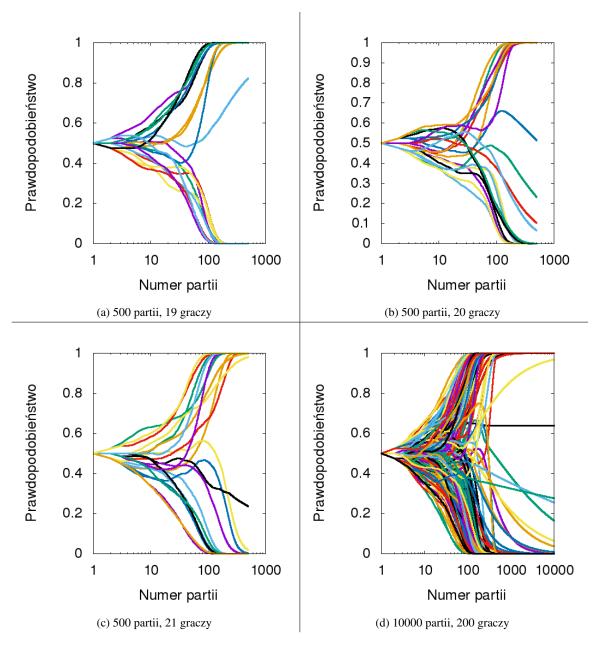
jącego się z permutacji  $\{0,0,\xi\}$ , gdzie  $\xi \neq 1$  lub permutacji  $\{1,1,\xi\}$ , gdzie  $\xi \neq 0$ , nie jest możliwe w symulacji. Oznaczałoby to zawiązanie sojuszu pomiędzy graczami, których zagrania nie mają na celu zawiązania między nimi koalicji. Potwierdzają to symulacje z których żadna nie dochodzi do krawędzi wychodzących z punktów (0,0,0) oraz (1,1,1).

### 4.2. Gry N-osobowe

W grze w której ustawionych w okręgu jest N graczy, spodziewamy się, że istotnym czynnikiem będzie parzystość ich liczby. Teoretyczna liczba graczy mogących nie znaleźć koalicjanta wynosi  $< N \bmod 2, \left \lfloor \frac{N}{3} \right \rfloor >$ . W grze o parzystej liczbie graczy zawsze istnieje rozwiązanie, które gwarantuje każdemu graczowi przynależność do koalicji. Natomiast w grach o nieparzystej liczbie graczy musi istnieć co najmniej jeden zawodnik, który nie zawrze sojuszu (posiadanie prawdopodobieństwa 0 lub 1, nie jest równoznaczne z byciem w sojuszu, co pokazały symulacje dla 3-graczy, kiedy funkcje dążyły do wierzchołków). Maksymalna liczba graczy bez sojuszu może być maksymalnie połową liczby graczy będących w sojuszy( maksymalnie co trzeci gracz może być bez sojuszy z zaokrągleniem w dół ). Gdyby była większa oznaczałoby to, że istnieją pary sąsiadujących graczy, którzy nie są w żadnej koalicji. Taka sytuacja nie może mieć miejsca, ponieważ omawiane pary stałyby się koalicjami.

W przypadku występowania dużej ilości zawodników łatwiej można zaobserwować sytuacje, w których sąsiedzi zawodnika stosują w przewadze jedną taktykę. Co prowadzi do dokładnego szacowania ich prawdopodobieństw. Gracz wtedy nie dokonuje zmian w swoim zachowaniu, co wynika z tabelki 2.1.

4.2. Gry N-osobowe 27



Rysunek 4.4: Gry N-osobowe

Przypadek taki można zaobserwować również na rysunku 4.4d, oznaczony kolorem czarnym.

28

4.2. Gry N-osobowe

#### 5. Podsumowanie

Celem pracy było przeprowadzenie symulacji powstawania koalicji przez stosowanie strategii mieszanych. Oczekiwane wyniki na podstawie analizy matematycznej nie odpowiadały ściśle wynikom uzyskanym z symulacji. W metodach analitycznych zakłada się bowiem pełną informację graczy, podczas gdy w symulacji zakładano grę o niepełnej informacji.

W celu zmniejszenia błędu szacowanego prawdopodobieństwa, można by uwzględniać do niego jedynie k-ostatnich gier. Spowodowałoby to trafne szacowanie prawdopodobieństwa podczas monotonicznej gry przeciwników w k partiach, czego skutkiem byłyby punkty stabilne na krawędziach po przeprowadzeniu na nich k partii. W niniejszej pracy szacowane prawdopodobieństwa nie mają możliwości dojścia do 0 lub 1, jeśli decyzje przeciwników nie były monotoniczne przez całą grę. Skutkiem tego jest przemieszczanie się funkcji po krawędziach sześcianu, co mogłoby ustać po k partiach jeśli tylko one uwzględniane byłyby w szacowaniu. Oczywiście szybkość poruszania się po krawędziach spada z czasem, lecz nigdy nie dojdzie do sytuacji w której spadnie do 0. Szacowanie prawdopodobieństw na podstawie tylko niektórych partii rodzi problem natury doboru k.

Zgodnie z analizą funkcje dążyły do krawędzi sześcianu, omijając punkty niestabilne oraz krawędzie reprezentujące niemożliwe do zawiązania koalicje.

Symulacje gier N-osobowych pokazały dążenie graczy do trwałych koalicji. Wartą przeanalizowania byłaby sytuacja losowej zmiany prawdopodobieństw części graczy w stanie ustalonym. Mogłoby to z czasem doprowadzić ustalenia nowego stanu ustalonego.

Używana tu metoda zastosowania koncepcji strategii mieszanych do określania koalicji jest owocem dyskusji autora z promotorem tej pracy.

# Bibliografia

- [1] C++ reference. http://en.cppreference.com/. 2017-12-26.
- [2] Finite state machine designer. http://madebyevan.com/fsm/. 2017-12-20.
- [3] Qt main site. http://doc.qt.io/. 2017-09-01.
- [4] Qt5 tutorial opengl with qglwidget 2017. http://www.bogotobogo.com/Qt/Qt5\_OpenGL\_QGLWidget.php. 2017-09-01.
- [5] Stany stacjonarne i ich stabilność. http://prac.us.edu.pl/~ekonofiz//skrypty/ StochDyn/ch1/ch1023.html. 2017-12-26.
- [6] J. Hofbauer and K. Sigmund. Evolutionary Games and Population Dynamics. Cambridge, 1998.
- [7] M. A. Nowak. *Evolutionary dynamics: exploring the equations of life*. The Belkan press of Harvard university press, Cambridge, Massachusetts and London, England, 2006.
- [8] S. P. Teoria gier. Wydawnictwo Naukowe SCHOLAR, Warszawa, 2001.