UNIVERSITATEA "ALEXANDRU IOAN CUZA" IAȘI **FACULTATEA DE INFORMATICĂ**



LUCRARE DE LICENȚĂ

XYZ

descriere XYZ

propusă de

Denise-Mihaela Goldan

Sesiunea: Iulie, 2018

 ${\bf Coordonator}\ {\bf xtiintific}$

Conf. dr. Adrian Iftene

UNIVERSITATEA "ALEXANDRU IOAN CUZA" IAȘI **FACULTATEA DE INFORMATICĂ**

XYZ

Denise-Mihaela Goldan

Sesiunea: Iulie, 2018

 ${\bf Coordonator}\ {\bf \$tiin} {\bf \^tific}$

Conf. dr. Adrian Iftene

Declarație privind originalitatea și respectarea drepturilor de autor

Prin prezenta declar că Lucrarea de licență cu titlul "XYZ" este scrisă de mine și nu a mai fost prezentată niciodată la o altă facultate sau instituție de învățământ superior din țară sau străinătate. De asemenea, declar că toate sursele utilizate, inclusiv cele preluate de pe Internet, sunt indicate în lucrare, cu respectarea regulilor de evitare a plagiatului:

- toate fragmentele de text reproduse exact, chiar și în traducere proprie din altă limbă, sunt scrise între ghilimele și dețin referință precisă a sursei:
- reformularea în cuvinte proprii a textelor scrise de către alţi autori deţine referinţa precisă;
- codul sursă, imagini etc. preluate din proiecte open-source sau alte surse sunt utilizate cu respectarea drepturilor de autor și dețin referințe precise;
- rezumarea ideilor altor autori precizează referinţa precisă la textul original.

Iași, XY Iulie 2018

Denise-Mihaela Goldan

Declarație de consințământ

Prin prezența declar că sunt de acord ca Lucrarea de licență cu titlul "XYZ", codul sursă al programelor și celelalte conținuturi (grafice, multimedia, date de test etc.) care însoțesc această lucrare să fie utilizate în cadrul Facultății de Informatică. De asemenea, sunt de acord ca Facultatea de Informatică de la Universitatea Alexandru Ioan Cuza Iași să utilizeze, modifice, reproducă și să distribuie în scopuri necomerciale programele-calculator, format executabil și sursă, realizate de mine în cadrul prezentei lucrări de licență.

Iaşi, XY Iulie 2018

Denise-Mihaela Goldan

Cuprins

\mathbf{Proble}	ema iterata a prizonierului	6
1	Dilema prizonierului	6
2	Strategii pentru dilema prizonierului	8
3	Problema iterată a prizonierului	8
4	Strategii pentru problema iterată a prizonierului	9
	4.1 Turneele lui Axelrod	9
	4.2 Strategii analizate	9
Algori	tm genetic	11
1	Apariția noțiunii de algoritm genetic	11
2	Terminologie	12
3	Pseudocod	13
Dezvo	ltarea unei strategii folosind un algoritm genetic	14
1	Modelarea unui algoritm genetic pentru problema iterată a	
	prizonierului	14
	1.1 Reprezentarea soluției	14
	1.2 Dimensiunea spațiului de căutare	16
	1.3 Funcția de optimizat	16
	1.4 Parametrii algoritmului genetic	17
2	Elemente legate de implementarea algoritmului genetic	17
3	Limitările algoritmului genetic	18
Turne	e eliminatorii între strategii	19
1	Cum se modeleaza un turneu	19
2	Elemente legate de implementarea turneelor	19
3	Concluzii trase in urma finalizarii turneelor	19

Problema iterată a prizonierului

1 Dilema prizonierului

Dilema prizonierului¹ reprezintă o problemă tratată în teoria jocurilor. A fost formulată în anul 1950 de către Merrill Flood și Melvin Dresher, angajați ai companiei RAND Corporation². Denumirea- "Dilema prizonierului"- este meritul lui Albert W. Tucker, de la Universitatea Princeton, care a formalizat jocul și a introdus noțiunea de răsplată (engl. "payoff").

Enunțul clasic al problemei este prezentat în paragraful următor:

Doi suspecți sunt arestați de către poliție. Polițiștii nu au suficiente dovezi pentru a condamna suspecții așa că îi duc în camere separate și le propun aceeași ofertă amândurora. Dacă unul dintre suspecți depune mărturie pentru urmărirea penală împotriva celuilalt suspect și celălalt tăinuiește faptele, cel care a trădat este eliberat și cel care a tăinuit primește o pedeapsă de 10 ani de închisoare. Dacă ambii suspecți nu mărturisesc, ambii ajung în pușcarie pentru jumătate de an. Dacă se trădează reciproc, fiecare primește o pedeapsă de 5 ani. Suspecții au de ales între a trăda și a tăinui faptele.

Putem formaliza aceast paragraf prin următoarea matrice a recompenselor, unde cei doi suspecți sunt numiți \mathbf{A} și \mathbf{B}^3 . Se prezintă rezultatele

¹Adaptare după "Prisoner's Dilemma: Game Theory", Merrill M. Flood, Melvin Dresher, Albert W. Tucker, Framing Device, Experimental Economics

²https://www.rand.org/

³Preluat din https://plato.stanford.edu/entries/prisoner-dilemma/

obținute pentru fiecare combinație dintre tăinuire și marturisire ⁴:

Acţiune	e aleasă	Scor obţinut	
A	В	A	В
tăinuiește	tăinuiește	Reward	Reward
tăinuiește	mărturisește	Sucker's payoff	Temptation
mărturisește	tăinuiește	Temptation	Sucker's payoff
mărturisește	mărturisește	Punishment	Punishment

Tabelul 1: Matricea recompenselor pentru dilema prizonierului

Termenii care apar în tabel sunt următorii:

- **Temptation**: recompensa obținută de jucatorul ce mărturisește atunci când celalalt tăinuiește faptele
- Reward: recompensa pentru când cei doi "suspecți", A și B, aleg să tăinuiască
- Punishment: pedeapsa obținută de cei doi suspecți atunci când se trădează reciproc
- Sucker's payoff: pedeapsa pentru cel care a tăinuit atunci când celălalt l-a trădat

Între acești termeni, se respectă următorul lanț de inegalități:

Temptation > Reward > Punishment > Sucker's payoff

Pentru a face trecerea de la pedeapsa cu închisoarea la ideea de joc, considerăm că cei 4 termeni reprezintă scoruri de valoare pozitivă și că scopul suspecților este să obțină un număr cât mai mare de puncte.

 $^{^4\}mathrm{Consider m}$ că atunci când un suspect mărturisește, mărturia să îl incriminează pe celălalt suspect.

2 Strategii pentru dilema prizonierului

Dacă suspectăm că celălalt reținut va tăinui faptele, suntem mai avantajați dacă mărturisim (vom fi "răsplătiți" cu **Temptation**, despre care știm că are o valoare mai mare decât **Sucker's payoff**- scorul pe care îl va obține celălalt suspect), decât dacă tainuim (caz în care toți primesc **Reward**; **Temptation** >**Reward**).

Dacă suspectăm că celălalt va mărturisi împotriva noastră, suntem mai avantajați dacă mărturisim și noi (vom primi amândoi **Punishment**), decât dacă tainuim (caz în care primim **Sucker's payoff**, însă celalt va primi un scor mai bun, **Temptation**).

În alte cuvinte, indiferent de mișcarea celuilalt jucător, strategia care ne avantajează câștigul personal, în defavoarea câștigului celuilalt jucător, este mărturisirea împotriva acestuia.

Dilema este dată de faptul că ambii suspecți ar fi obținut un scor mult mai bun dacă ar fi tăinuit amândoi, decât dacă amândoi ar fi ales să mărturisească.

3 Problema iterată a prizonierului

Dacă s-ar juca mai multe runde, în care ambii jucători ar alege să se trădeze reciproc la fiecare rundă, scorul pe care l-ar obține ar fi mult mai mic decât dacă ar alege să tainuiasca faptele în fiecare rundă.

În teoria jocurilor, problema iterată a prizonierului este catalogat drept joc cu suma nenulă ⁵ (engl. "non-zero-sum game").

Un meci între doi jucători este reprezentat de un număr de runde, care nu este cunoscut de catre participanți. În fiecare rundă, cei doi jucatarori aleg independent, în secret, ce mișcare vor face: vor tăinui sau vor mărturisi. La final de rundă, cei doi își expun alegerea. În funcție de ce mișcare au ales cei doi, fiecare este răsplătit cu un anumit câștig, care se adaugă la scorul total individual al jucătorilor.

Dacă la o anumită rundă ambii au cooperat, scorul ambilor jucători va crește cu o valoare ce poartă denumirea de **Reward**.

Dacă ambii trădează, vor primi Punishment payoff.

Dacă unul cooperează, dar celălalt trădează, cel care a cooperat primește Sucker's payoff și celălalt este răsplătit cu Temptation.

⁵Numim joc de sumă nenulă jocul în care suma câstigurilor este diferită de zero.

4 Strategii pentru problema iterată a prizonierului

Considerând acest scenariu drept un joc, folosim termenul de **cooperare** (engl. "cooperation") pentru a descrie situația când unul dintre suspecți **tăinuiește** faptele. **Mărturisirea** faptelor de către un suspect va fi numită **trădare** (engl. "defection").

4.1 Turneele lui Axelrod

Printre studiile pofesorului Robert Axelrod, care predă științe politice și politici publice la Universitatea din Michigan, se află și problema iterată a prizonierului.

Interesul său de a afla o strategie potrivită l-a determinat să organizeze două turnee de tip fiecare cu fiecare (engl. "round-robin"). În aceste turnee, fiecare participant joacă pe rând împotriva tuturor celorlalți ⁶. Primul turneu a inclus 14 programe, iar cel de al doilea a avut un număr de 63 de programe.

Observațiile sale sunt trecute în lucrarea "The Evolution of Cooperation", scrisă în 1984⁷.

Axelrod a solicitat participanților strategii sub formă unor programe care cunosc istoricul ultimelor trei runde.

Castigatoul ambelor turnee a fost strategia **Tit-for-Tat**. Această strategie cooperează la prima rundă, apoi, în următoarele runde, utilizează mișcarea făcută de oponent în rundă anterioară. În alte formă de idei, cooperează de fiecare dată când celălalt cooperează și trădează când este trădată, dar nu initiază trădarea.

4.2 Strategii analizate

În următoarele rânduri, sunt enumerate câteva strategii analizate:

- Always cooperate: Jucătorul cooperează la fiecare rundă a jocului, indiferent de strategia aplicată de celălalt jucător.
- Always defect: Jucătorul trădează la fiecare rundă a jocului.

⁶https://dictionary.cambridge.org/dictionary/english/round-robin

⁷Adaptare după "Genetic Algorithms: An Overview", Melanie Mitchell, 1995.

- Grudger: Această strategie presupune cooperarea la fiecare rundă, până la prima trădare din partea celuilalt jucător. Așadar, adoptând această strategie, dacă oponentul trădează chiar și o singură dată, următoarele mișcări, până la final de joc, vor fi de trădare.
- Pavlov: Se alege cooperarea la prima rundă. Dacă la runda anterioară jucătorul a fost recompensat cu "Temptation" sau "Reward", acesta repetă ultima mișcare. În celălalt caz, alege mișcarea opusă.
- Random: Se alege la întâmplare următoarea acțiune.
- Tit-For-Tat: Se alege cooperarea la prima rundă. De la runda a doua, jocuatorul ce alege această strategie repetă ultima mișcare a oponentului.
- Suspicious Tit-For-Tat: Diferența dintre această strategie și Tit-For-Tat este că la prima mișcare se alege trădarea.
- **Tit-For-Two-Tats**: Jucătorul cooperează de fiecare dată, făcând excepție acele cazuri în care jucătorul este trădat de două ori consecutiv.

⁸"Temptation" este recompensa obținută de jucatorul ce trădează atunci când oponentul cooperează.

⁹"Reward" reprezintă recompensa primita de ambii jucători atunci când cooperează.

Algoritm genetic

1 Apariția noțiunii de algoritm genetic

Algorimii genetici¹⁰ au fost introduși de către John Holland în 1960 și dezvoltați, ulterior, alături de colegii de la Universitatea din Michigan, între anii 1960 și 1970. Holland urmărea înțelegerea fenomenului de "adaptare" întâlnit în natură și implementarea unor mecanisme adaptive care să fie utilizate în practică, în contextul programării. Cartea publicată de acesta în 1975, "Adaptation în Natural and Artificial Systems" (Holland, 1975/1992) prezintă algoritmii genetici drept abstractizări ale evoluției biologice, și oferă un cadru teoretic pentru dezvoltarea acestora.

Algoritmii genetici ai lui Holland sunt metode de a trece de la o populație de "cromozomi" (e.g., șiruri de "biți" care reprezintă soluții candidat pentu o problemă) la o nouă populație, prin folosirea "selecției", alături de operatorii insiprati din genetică: încrucișare, mutație, inversiune. Cea din urmă este rar folosită în practică.

"Computer programs that "evolve" in ways that resemble natural selection can solve complex problems even their creators do not fully understand."

by John H. Holland

Algoritmii genetici au fost creați în încercarea de a imita procese specifice evoluției naturale, cum ar fi lupta pentru supraviețuire și moștenirea materialului genetic. Putem privi evoluția drept strategia abordată de speciile biologice pentru a căuta "soluții" cât mai potrivite, adaptate condițiilor schimbătoare, într-un număr foarte mare de posibilități. Această abordare

¹⁰Adaptare după "Genetic Algorithms: An Overview", Melanie Mitchell, 1995.

poate fi utilizată în rezolvarea problemelor de optimizare, atunci când metodele clasice exhaustive nu se dovedesc eficiente.

Noțiunea de "algoritm genetic" nu este definită în mod riguros[1], însă toate metodele ce poartă această denumire au în comun următoarele: populația este formată din cromozomi, selecția este făcută pe baza rezultatelor funcției de optimizat, încrucișarea a doi cromozomi părinți produce 2 cromozomi copii, mutația se aplică cromozomilor copii.

2 Terminologie

- Soluțiile candidat sunt adesea codificate în forma unor șiruri de biți și se mai numesc **cromozomi** sau **indivizi** ai populației. Fiecare bit este echivalentul unei gene.
- Genele sunt informațiile stocate de către cromozomi.
- Populația, care va fi urmărită în procesul său evolutiv, este alcătuită din mai multi cromozomi.
- Fiecare generatie marchează câte o etapă din evolutia populatiei initiale.
- Pentru a trece de la o generație la alta, apelăm la noțiunea de reproducere. În alcătuirea următoarei generații, se pornește de la populația actuală, pe care o supunem unui proces de selecție. Pentru a face analogia cu fenomenul de supraviețuire a celor mai adaptați indivizi, măsurăm cromozomii cu ajutorul unei funcții de optimizat. O valoare ridicată a acestei funcții este interpretată ca o bună adaptare la mediu a individului.
- Pentru explorarea spațiului de soluții, indivizii selectați suferă modificări. Sunt supusi **încrucisărilor** si **mutațiilor**.
- Încrucișarea combină genele a doi *cromozomi părinți*, rezultând doi **moștenitori**. Există mai multe variante: cu un punct de tăiere, ales aleator (în care un moștenitor este alcătuit dintr-o porțiune de cromozom de la primul părinte și o porțiune de la al doilea), cu mai multe puncte de tăiere și uniformă (unde fiecare genă este selectată probabilist de la unul din cei 2 *cromozomi părinti*).

• Mutația alterează gene alese arbitrar dintr-un cromozom. Numărul de gene afectate poate varia.

3 Pseudocod

inițializează cu valori aleatorii populația inițială calculează valoarea funcției de optimizat pentru indivizii populației cât timp nu s-a îndeplinit condiția de oprire

aplică o metodă de selecție, pentru a crea populația aplică operatorul genetic încrucișare, cu o anumită probabilitate aplică operatorul genetic mutaatie, cu o anumită probabilitate calculează valoarea funcției de optimizat pentru indivizii populației

Condiția de oprire poate fi atingerea unui număr de iterații stabilit inițial. De asemenea, se poate stabili ca algoritmul să se oprească atunci când nu se mai înregistrează îmbunătățiri în ceea ce privește calitatea soluțiilor furnizate.

Soluția returnată de un algoritm genetic reprezintă cel mai bun individ întâlnit în evoluția populației.

Dezvoltarea unei strategii folosind un algoritm genetic

1 Modelarea unui algoritm genetic pentru problema iterată a prizonierului

1.1 Reprezentarea soluției

În urma organizării celor două turnee, Axelrod a decis să cerceteze dezvoltarea unei strategii pentru problema iterata a prizonierului, folosindu-se de algoritmii genetici introduși de Holland.

Unul din cei mai importanți pași din acest proces a fost stabilirea unei modalități de a reprezenta o strategie în forma unui cromozom. Descriem concluziile lui Axelrod în rândurile următoare.

Presupunem că fiecare jucător are capacitatea de a memora mișcările ultimei runde sub forma unei perechi- primul element reprezintă mișcarea proprie, iar cel de al doilea element reprezintă mișcarea oponentului. Ne vom folosi de următoarea notație:

C reprezintă cooperarea cu oponentul T reprezintă trădarea oponentului

Există patru perechi (sau cazuri) posibile:

Cazul 1: \mathbf{CC}

Cazul 2: CT

Cazul 3: **TC**

Cazul 4: TT

Pentru acest scenariu, strategia reprezintă ce mișcare vom alege, dat fiind aflarea mișcării oponentului în ultima rundă.

Strategia **Tit-for-Tat** este reprezentată în felul următor:

dacă CC atunci C dacă CT atunci T dacă TC atunci C dacă TT atunci T

Dacă impunem ca aceste patru cazuri să respecte ordinea lexicografică, putem codifica strategia drept șirul de caractere **CTCT**. Ca să utilizăm această reprezentare a strategiei:

- Observăm ce a ales oponentul în runda anterioară;
- Formăm perechea compusă din mișcarea noastră, împreună cu cea a oponentului;
- Vedem indexul care corespunde perechii obținute la pasul anterior;
- Alegem mișcarea pe care o găsim la indexul respectiv.

Strategiile lui Axelrod se bazau pe istoricul ultimelor trei runde. Pentru acestea, există 64 ¹¹ de posibile scenarii pentru utlimele trei runde:

Cazul 1: CC CC CC Cazul 2: CC CC CT Cazul 3: CC CC TC

...

Cazul 62: TT TT CT Cazul 63: TT TT TC Cazul 64: TT TT TT

Ca și în ipoteza în care jucătorii memorează doar istoricul ultimei runde, putem reprezenta aceste cazuri într-un șir de caractere de lungime 64. Vom folosi un șir de caractere de lungime 71, pentru a reține și ce mișcări ar trebui făcute în primele runde, când încă nu există un istoric care să

 $^{^{11}64,}$ sau $2^6,$ reprezintă numărul de șiruri de caractere unice pe care le putem genera folosind doar caracterele ${\bf C}$ și ${\bf T}$

cuprinde ultimele trei runde. Cele 7 poziții de la începutul șirului de caractere au următoarele semnificatii:

- 1. La **poziția numărul 1** se găsește mișcarea aleasă pentru prima rundă a jocului;
- 2. **Poziția numărul 2**: mișcarea pentru cea de a doua rundă, dacă la rundă anterioară oponentul a cooperat (**C** reprezintă istoricul mișcărilor oponentului);
- 3. **Poziția numărul 3**: mișcarea pe care o vom face la cea de a două rundă, dacă la rundă anterioară oponentul a trădat (istoricul mișcărilor oponentului este scris sub forma **T**);
- 4. **Poziția numărul 4**: mișcarea pe care o vom face la cea de a două rundă, dacă pentru primele două runde, istoricul oponentului este **CC**;
- 5. **Poziția numărul 5**: mișcarea pentru cea de a treia rundă, dacă pentru primele două runde, istoricul oponentului este **CT**;
- 6. **Poziția numărul 6**: mișcarea pentru cea de a două rundă, dacă pentru primele două runde, istoricul oponentului este **TC**;
- 7. **Poziția numărul 7**: mișcarea pentru cea de a două rundă, dacă la primele două runde oponentul a avut mișcările **TT**.

1.2 Dimensiunea spațiului de căutare

Având 71 de poziții pe care le putem ocupa cu cele două caractere- \mathbf{C} sau \mathbf{T} -, putem genera 2^71 șiruri de caractere distincte. Acest număr reprezintă numărul tuturor strategiilor pe care îl putem avea, în contextul în care cunoaștem istoricum ultimelor trei runde ale jocului.

Spațiul de căutare este, în concluzie, mult prea mare pentru a caută exhaustiv cea mai bună strategie.

1.3 Funcția de optimizat

Axelrod a alcătuit un set de opt strategii cu care să concureze fiecare strategie a algoritmului genetic, în vederea calculării unei funcții de optimizat.

Acest set de strategii nu include strategia **Tit-for-Tat**. Valoarea funcției de optimizat este dată de media scorurilor obținute în urma meciurilor jucate cu fiecare dintre ele opt strategii.

1.4 Parametrii algoritmului genetic

Prin utilizarea unui algoritm genetic, pot obține o copie a celui mai bun individ din toate generațiile care au participat la antrenare. În alte cuvinte, acest cromozom conține strategia care a obținut cea mai bună valoare a funcției de optimizat.

Pentru crearea acestui individ, este nevoie de ajustarea mai multor parametri și opțiuni, dintre care menționez: ratamutației, rata încrucisării, tipul selecției populației (populația diferă ușor de la generație la generație, selectandu-se doar anumiți indivizi și în anumite proporții). Cromozomul are capacitatea de a-și formulă următoarea mișcare bazându-se pe istoricul ultimelor trei runde. Din acest motiv este important ca un meci să fie format din mai multe runde. Așadar, numărul de runde reprezintă și acesta un parametru pentru antrenarea cromozomilor.

- OBSERVAȚII CLARE OBȚINUTE ÎN URMĂ UNOR EXPER-IMENTE legat de modul în care parametrii influențează calitatea soluțiilor
- De implementat: încrucișarea cu 1 punct de tăiere, cu 2 puncte de tăiere
 - De implementat: de schimbat funcția fitness
 - De implementat: altă metodă de selecție? + / -
- De implementat: salvarea celor mai bune soluții (schimbare parametri, salvare soluții foarte bune)

2 Elemente legate de implementarea algoritmului genetic

- CUM AM IMPLEMENTAT EU ACEASTĂ PROBLEMA
- UŞURINȚA CU CARE SE POATE CREA O NOUĂ STRATEGIE
 - UNIT TESTS

3 Limitările algoritmului genetic

- care sunt limitările unui algoritm genetic aplicat pe această problema?

Turnee eliminatorii între strategii

- 1 Cum se modeleaza un turneu
- 2 Elemente legate de implementarea turneelor
- 3 Concluzii trase in urma finalizarii turneelor

Bibliografie

- [1] Abcdef An introduction to Genetic Algorithms
 Melanie Mitchell
- [2] Melanie Mitchell. Genetic Algorithms: An Overview. 1995.
- [3] Albert Einstein. Zur Elektrodynamik bewegter Körper. (German) [On the electrodynamics of moving bodies]. Annalen der Physik, 322(10):891–921, 1905.
- [4] Knuth: Computers and Typesetting, http://www-cs-faculty.stanford.edu/~uno/abcde.html