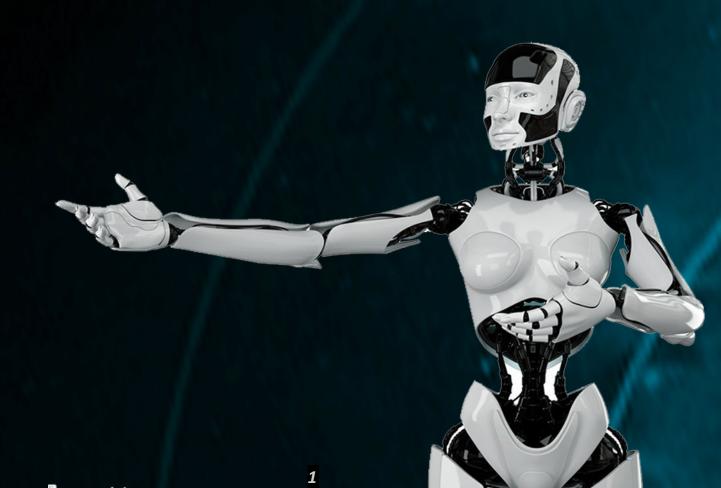


ΠΛΗ 517 ΠΟΛΥΠΡΑΚΤΟΡΙΚΑ ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ

AgentBD

Φλέγγας Γεώργιος 2014030161 Χατζηπέτρος Αλέξανδρος 2013030161



Περιεχόμενα:

- 1. Εισαγωγή
- 2. Άντληση ιδεών
- 3. Στρατηγική
- 4. Πειραματικά αποτελέσματα
- 5. Αποτελέσματα διαγωνισμού
- 6. Αλλαγές μετά τον διαγωνισμό
- 7. Πειραματικά αποτελέσματα 2.0
- 8. Brainstorming
- 9. Βιβλιογραφία

1.Εισαγωγή:

Στα πλαίσια του μαθήματος Πολυπρακτορικά Συστήματα [ΠΛΗ517] και του διαγωνισμού ANAC2018 υλοποιήθηκε ο πράκτορα agentBD. Ο πράκτορας αναπτύχθηκε στο περιβάλλον GENIUS 8.0.5 με σκοπό τη συμμετοχή τους στην κατηγορία Repeated Multilateral Negotiation League.

Όσον αφορά την υλοποίησή του ο πράκτορας βασιστήκαμε σε διάφορες προϋπάρχουσες ιδέες, καθώς και σε κάποιες δικές μας. Σκοπός μας ήταν η δημιουργία ενός πράκτορα ο οποίος:

- Επιτυγχάνει το μεγαλύτερο δυνατό utility
- Είναι hardheaded αρχικά, αλλά στο τέλος ρίχνει τις απαιτήσεις του
- Έχει σκοπό το fairness και την αύξηση του social welfare
- Κάνει βέλτιστη μοντελοποίηση του αντιπάλου
- Καταλήγει πάντα σε συμφωνία

Σε αυτή την αναφορά θα παρουσιάσουμε την θεωρητική προσέγγιση της στρατηγικής του πράκτορα, την υλοποίησή του και τέλος κάποια από τα πειράματα που έγιναν πριν και μετά τον εσωτερικό διαγωνισμό.

2.Άντληση ιδεών:

Για την ανάπτυξη της στρατηγικής του πράκτορα μας, λάβαμε υπόψιν όλα τα papers που υπάρχουν στη σελίδα του μαθήματος, καθώς και κάποια ακόμα που βρήκαμε στο διαδίκτυο. Αναλυτικότερα:

- Για τον αλγόριθμο υπολογισμού του threshold, βασιστήκαμε στο πράκτορας AgentK [1], αφού η στρατηγική του είχε καλά αποτελέσματα και ως ιδέα παρουσίαζε αρκετό ενδιαφέρον. Σκοπός είναι να προκύπτει ένα λογικό threshold για τα δικά μας bids, το οποίο θα είναι Hardheaded και προς το τέλος θα φθίνει γρηγορότερα.
- Χάρη στο paper [2] καταλήξαμε το είδος μοντέλου μάθησης αντιπάλου που χρησιμοποιήσαμε. Σε αυτό φαίνεται ότι το Frequency model δίνει καλύτερα αποτελέσματα σε σχέση με ένα Bayesian model, κάτι το οποίο φαίνεται και από την υλοποίηση του Hardheaded agent. Έγινε λοιπόν υλοποίηση του Hardheaded Frequency model, η οποία πρόσφερε αρκετά καλές εκτιμήσεις της evaluation function του αντιπάλου.
- Τέλος υλοποιήθηκε ο μηχανισμός των popular bids, ο οποίος εξασφαλίζει την επιτυχία συμφωνίας προς το τέλος της διαπραγμάτευσης, για το οποίο δεν αρκούσε μόνο το δικό μας accept.

3.Στρατηγική:

Με βάση τα προηγούμενα καταλήξαμε στην ακόλουθη βασική ιδέα με βάση την οποία θα ενεργεί ο πράκτορας μας:

```
if(time<0.2*tmax)
    send max_util_bid
else{
    if(acceptable_offer){
        Accept
    }
    Offer
}</pre>
```

Bidding Strategy:

Όπως αναφέραμε η makeBid() είναι εμπνευσμένη από τον agentK και έχει την ακόλουθη λειτουργία:

Υπολογίζουμε το κατώτερο threshold της προσφοράς μας για κάθε αντίπαλο, χρησιμοποιώντας τη μέση τιμή και την απόκλιση των bids του καθενός και κρατάμε το χαμηλότερο threshold που προκύπτει.

Ο τρόπος υπολογισμού είναι ο εξής:

```
threshold=1-(1-enax) \times (time \times df)<sup>r</sup> emax=average+(1-average) \times var
```

όπου:

- emax είναι το εκτιμώμενο μέγιστο utility που θα λάβουμε στο μέλλον
- **df** είναι ο discount factor του domain
- r είναι ο ρυθμός με τον οποίο φθίνει η συνάρτηση όσο περνάει ο χρόνος.
 Το r αλλάζει ανάλογα με το time interval στο οποίο βρισκόμαστε.
 Αναλυτικότερα είναι:

$$r =$$
 2, $0.2 \le time < 0.85$
2, $0.85 \le time < 0.95$
1.5, $0.95 \le time \le 1$

το οποίο σημαίνει ότι φθίνει πολύ αργά μέχρι το 0.85, μετά επιταχύνει και μετά το 0.95 φθίνει πολύ πολύ γρήγορα.

Αφού υπολογιστεί το threshold, γίνεται η επιλογή του bid μας. Ψάχνουμε bids με utility μεταξύ threshold και 1,1 × threshold. Από τα bids αυτά, διαλέγουμε εκείνο με το μεγαλύτερο εκτιμώμενο utility του αντιπάλου, το οποίο υπολογίζουμε χρησιμοποιώντας ένα frequency model του αντιπάλου.

Opponent Model:

Υλοποιήθηκε ένα Hardheaded Frequency Model, όπου έχουμε έναν πίνακα με βάρη για το κάθε value κι έναν με βάρη για το κάθε issue. Πιο συγκεκριμένα, μετράμε τη συχνότητα με την οποία αλλάζουν οι τιμές στα values και στα issues. Για κάθε bid που λαμβάνουμε, ελέγχουμε ποια issues/values δεν άλλαξαν τιμή σε σχέση με το προηγούμενο bid και αυξάνουμε τη συχνότητά τους (κατά 1 για τα values, κατά 0.2 για τα issues).

Με βάση αυτό το μοντέλο, μπορούμε να υπολογίσουμε το utility ενός bid για τον αντίπαλο, παίρνοντας τα βάρη των values που εμφανίζονται στο bid και πολλαπλασιάζοντάς τα με τα βάρη των αντίστοιχων issues:

```
oppUtility=\Sigma weightI×weightV
```

Ο μηχανισμός popular bids λειτουργεί ως εξής: Κάθε φορά που δεχόμαστε ένα bid, ελέγχουμε από πόσα parties γίνεται accept. Αυτό χρησιμοποιείται στο μοντέλο του αντιπάλου, ανανεώνοντάς το έτσι ώστε να παίζουν μεγαλύτερο ρόλο τα «δημοφιλή» bids, κι επίσης μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε το πλέον δημοφιλές bid σαν πρόταση προς το τέλος της διαπραγμάτευσης για να εξασφαλίσουμε τη συμφωνία.

Acceptance Strategy:

Η στρατηγική αποδοχής χωρίζεται σε 2 κομμάτια με βάση την χρονική περίοδο στην οποία βρίσκεται η διαπραγμάτευση μας.

Κατά το αρχικό 20% του χρόνου, ο agentBD θα προσφέρει το max utility bid και θα εμφανίζεται αδιάλλακτος, ενώ παράλληλα θα συλλέγει πληροφορίες και θα χτίζει το opponent model, μια στρατηγική που εμπνευσμένη από πράκτορες όπως TheNegotiator, BRAMAgent [3].

Στην συνέχεια θα πράττει ως εξής:

```
Bid ourBid = makeBid()
if (acceptBid(ourBid,lastReceivedBid)){
    return new Accept(getPartyId(), this.lastReceivedBid);
}
return new Offer(getPartyID(), ourBid);
```

Με την χρήση της acceptBid ελέγχει εάν το bid του αντιπάλου είναι καλύτερο από το χαμηλότερο bid που έχουμε προσφέρει και άρα θεωρεί την πρόταση αποδεχτή, ενώ σε αντίθετη περίπτωση κάνει counteroffer.

4.Πειραματικά αποτελέσματα:

Για να καταλήξουμε στο τελικό πράκτορα μας πειραματιστήκαμε με αρκετές διαφορετικές στρατηγικές. Στο ακόλουθο κομμάτι θα παρουσιαστούν κάποια από τα θετικά αποτελέσματα, καθώς και κάποιες περιπτώσεις που μας προβλημάτισαν.

Αρχικά θα παραθέσουμε τα αποτελέσματα κάποιων τουρνουά που τρέξαμε και στην συνέχεια μεμονωμένα τεστ .

Tournaments:

Domain: Party		
Agent	Average Utility	
Random	0.499	
Boulware	0.625	
agentBD	0.633	

Domain: JapanTrip		
Agent	Average Utility	
Random	0.597	
Boulware	0.614	
agentBD	0.603	

Domain: JapanTrip		
Agent Average Utility		
Boulware	0.609	
Caduceus	0.499	
agentBD	0.453	

Domain: Party		
Agent	Average Utility	
Boulware	0.660	
Caduceus	0.705	
Terra	0.734	
Atlas3	0.568	
agentBD	0.523	

Domain: Japan		
Agent	Average Utility	
Boulware	0.373	
Caduceus	0.399	
Terra	0.338	
Atlas3	0.151	
agentBD	0.251	

Παρατηρώντας τα παραπάνω αποτελέσματα, ο πράκτορας μας φαίνεται να επιτυγχάνει καλά αποτελέσματα όταν το Domain είναι πιο απλό και έχει λιγότερους και σχετικά πιο αδύναμους αντιπάλους. Όταν όμως αυξηθεί ο αριθμός των αντιπάλων και ταυτόχρονα γίνει επιλογή πιο δυνατών πρακτόρων, η αποτελεσματικότητα του πέφτει κατακόρυφα.

Negotiations:

Στο Party Domain τρέξαμε ένα negotiation μεταξύ Boulware, Terra, Atlas3, agentBD και είχαμε το ακόλουθο αποτέλεσμα:

Agreement?: Yes Discounted?: No

4

Min. utility: 0.44818 Max. utility: 1.00000

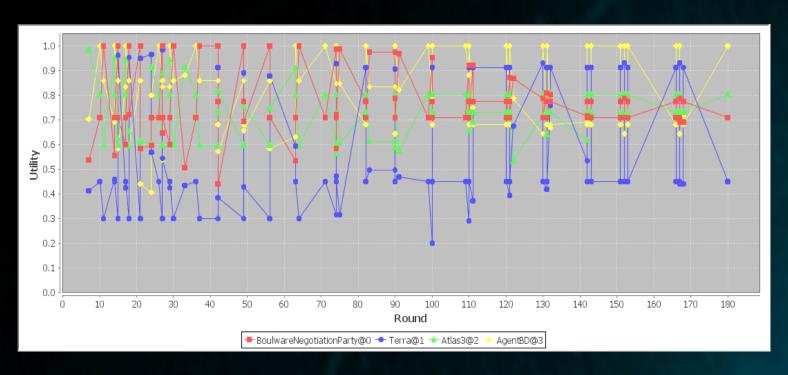
Distance to pareto: 0.00000

Distance to Nash: 0.47954

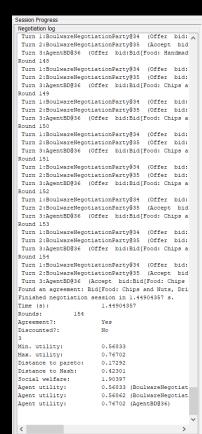
Social welfare: 2.95736

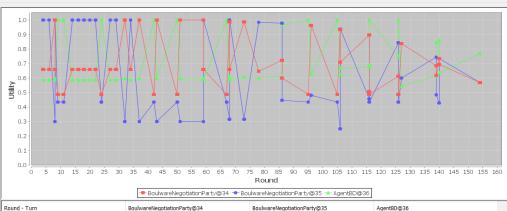
Agent utility: 0.70917 (BoulwareNegotiationParty@0)

Agent utility: 0.44818 (Terra@1)
Agent utility: 0.80002 (Atlas3@2)
Agent utility: 1.00000 (AgentBD@3)



Παρατηρούμε ότι σε μεμονωμένες διαπραγματεύσεις ο agentBD έχει μια στατιστική η οποία καταλήγει σε βέλτιστα αποτελέσματα και καταφέρνει να πετύχει utility 1. Αυτό δεν ήταν ένα απλό τυχαίο αποτέλεσμα, καθώς επαναλήφθηκε σε αρκετά διαφορετικά test που κάναμε όπως φαίνεται παρακάτω:





Round - Turn	BoulwareNegotiationParty@34	BoulwareNegotiationParty@35	AgentBD@36
146-1	0.671		0.83 ^
146-2	0.549	0.67	0.854
146-3	0.487	0.432	
147-1	0.658	0.916	0.668
147-2	0.658	0.916	0.668
147-3	0.389	0.461	0.814
148-1	0.646	0.482	0.576
148-2	0.644		0.809
148-3	0.487	0.432	
149-1	0.634	0.465	0.598
149-2	0.771	0.634	0.727
149-3	0.487	0.432	1
150-1	0.622	0.415	
150-2	0.549	0.622	0.763
150-3	0.487		
151-1	0.609	0.571	0.736
151-2	0.641		
151-3	0.487		
152-1	0.597		0.899
152-2	0.597		0.899
152-3	0.487		
153-1	0.582	0.568	0.72
153-2	0.713		
153-3	0.487	0.432	1
154-1	0.568		
154-2	0.568	0.569	0.767
154-3	0.568	0.569	
154-3	0.568	0.569	0.767 💙

ion Progress Negotiation log | Turn 2:Terragio44 (Accept pia:Bia[Fiace: Toky Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tok: Round 117 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b Turn 2:Terra@1044 (Accept bid:Bid[Place: Tokyo Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tok Round 118 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b Turn 2:Terra@1044 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Round 119 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b. Turn 2:Terra@1044 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Round 120 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b. Turn 2:Terra@1044 (Offer bid:Bid[Place: Osaka Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tok Round 121 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer Turn 2:Terra@1044 (Offer bid:Bid[Place: Osaka Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tok Round 122 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b Turn 2:Terra@1044 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Cound 123 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Offer b. Turn 2:Terra@1044 (Accept bid:Bid[Place: Tokyo Turn 3:AgentBD@1045 (Offer bid:Bid[Place: Tokyo Round 124 Turn 1:BoulwareNegotiationParty@1043 (Accept 1 Turn 2:Terra@1044 (Accept bid:Bid[Place: Tokyo Found an agreement: Bid[Place: Tokyo, Budget: 90 Finished negotiation session in 0.37499261 s. Time (s): 0.37499261

Yes 0.58613

0.93036

0.00000 0.63068

2.32126

Rounds: Agreement?: Discounted?:

Max. utility:

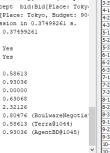
Distance to pareto: Distance to Nash:

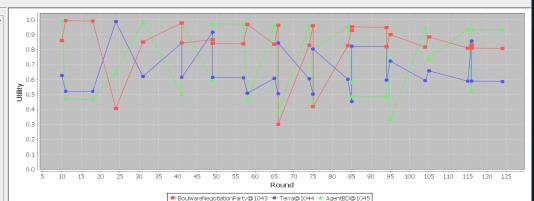
Social welfare:

Agent utility:

Agent utility:

Agent utility:





	Boarra o rogodador i di cy @ 20 fi	- 1010@1011 /1g01125@1010	
Round - Turn	BoulwareNegotiationParty@1043	Terra@1044	AgentBD@1045
1-1	0.999	0.864	0.51
1-2	0.41		
1-3	0.864		
2-1	0.999		
2-2	0.41		
2-3	0.864		
3-1	0.998		
3-2	0.409		
3-3	0.863		
4-1	0.998		
4-2	0.409		
4-3	0.863		
5-1	0.997		
5-2	0.409		0.608
5-3	0.862		
6-1	0.997		
6-2	0.409		
6-3	0.862		
7-1	0.996		
7-2	0.408		
7-3	0.861		
8-1	0.995		
8-2	0.408		
8-3	0.861		
9-1	0.995		
9-2	0.408		
9-3	0.86		
10-1	0.994		
10-2	0.408		
10-3	0.86	0.626	0.994 🗸

5.Αποτελέσματα διαγωνισμού:

Το μεγάλο μειονέκτημα του πράκτορα μας, ήταν ότι σε μερικές περιπτώσεις δεν κατάφερνε να πετύχει συμφωνία μέχρι το τέλος της διαπραγμάτευσης, κάτι το οποίο έριχνε την αποδοτικότητα του σε ένα τουρνουά. Όμως η δυνατότητα του να επιτυγχάνει βέλτιστα αποτελέσματα σε μεμονωμένες περιπτώσεις μας έκανε να αποφασίσουμε να χρησιμοποιήσουμε αυτή την στρατηγική, έχοντας στο μυαλό μας ότι οι αντίπαλοι μας θα ήταν πιο αποφασισμένοι να πετύχουν συμφωνία.

Εν τέλει, ο πράκτορας είχε μέτρια αποτελέσματα και έλαβε την 7ⁿ θέση στο Pool A με απόκλιση 0.0552 από την 3η θέση που θα μπορούσε να του προσφέρει μια θέση στον τελικό. Το αποτέλεσμα δεν ήταν το αναμενόμενο, αλλά θα μπορούσε με κάποιες μικρές αλλαγές να επιτευχθεί κάποια καλύτερη θέση. Μια απλή σύγκριση με τον pappous Agent που πήρε την 3η θέση στο pool μας, είχε την εξής κατάληξη:

Agreement?: Yes Discounted?: No

3

Min. utility: 0.58562 Max. utility: 1.00000

Distance to pareto: 0.00000

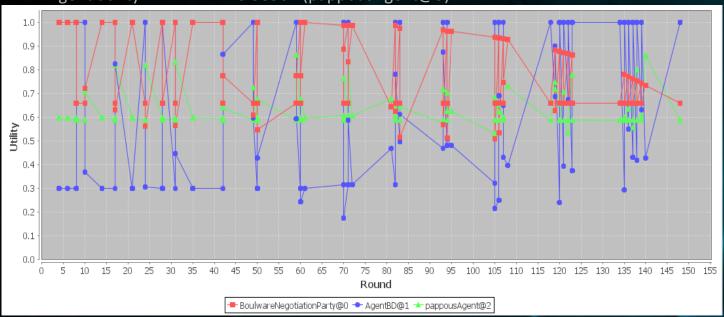
Distance to Nash: 0.19642

Social welfare: 2.24396

Agent utility: 0.65833 (BoulwareNegotiationParty@0)

Agent utility: 1.00000 (AgentBD@1)

Agent utility: 0.58562 (pappousAgent@3)



6.Αλλαγές μετά τον διαγωνισμό:

Μετά από το τέλος του εσωτερικού διαγωνισμού και των παρουσιάσεων, είχαμε αρκετές ιδέες για την βελτίωση του αλγορίθμου μας, κάποιες από τις οποίες θα αναφερθούν και στην συνέχεια. Για την καλύτερη αποτελεσματικότητα του αλγορίθμου μας, αποφασίσαμε να επαναφέρουμε και να εφαρμόσουμε μια μικρή αλλαγή του acceptance strategy, που είχαμε δοκιμάσει στα αρχικά στάδια της ανάπτυξης του πράκτορα μας.

Όπως αναφέραμε, το μεγαλύτερο πιθανόν ελάττωμα του πράκτορα μας ήταν ότι σε περιπτώσεις που αντιμετώπιζε άλλους hardheaded agents, δεν ερχόντουσαν σε συμφωνία. Για να αποφύγουμε αυτό, θα χρησιμοποιήσουμε την συνάρτηση acceptImmediately(), η οποία υπάρχει είδη ως υλοποίηση στον κώδικα μας απλά δεν καλείται κατά το acceptance strategy. Η συνάρτηση αυτή ουσιαστικά ελέγχει:

α) αν φτάνουμε στο deadline των διαπραγματεύσεων β)αν η προσφορά του αντιπάλου είναι καλύτερη από το κατώτερο bid που έχουμε προσφέρει γ)αν η προσφορά του αντιπάλου είναι καλύτερη από το προηγούμενο bid μας

και σε κάθε μια από της παραπάνω περιπτώσεις κάνει αποδοχή της πρότασης του αντιπάλου.

Το νέο acceptance strategy μας έχει την ακόλουθη μορφή:

```
if(acceptImmediately()) return new Accept(getPartyId(), this.lastReceivedBid);
Bid ourBid = makeBid()
if (acceptBid(ourBid,lastReceivedBid)){
    return new Accept(getPartyId(), this.lastReceivedBid);
}
return new Offer(getPartyID(), ourBid);
```

Με την αλλαγή αυτή, όπως θα δούμε στην συνέχεια όχι μόνο βελτιώνεται η επίδοση μας στα tournaments, αλλά δεν επηρεάζεται και απόδοση του πράκτορα σε απλά negotiations.

7.Πειραματικά αποτελέσματα 2.0:

Αρχικά ξανατρέξαμε ένα negotiation με έναν Boulware και τον pappousAgent, για να ελέγξουμε την πιθανή επίδραση της αλλαγής στην αποτελεσματικότητα του agentBD:

Agreement?: Yes Discounted?: No

3

Min. utility: 0.65833 Max. utility: 0.91634

Distance to pareto: 0.05472

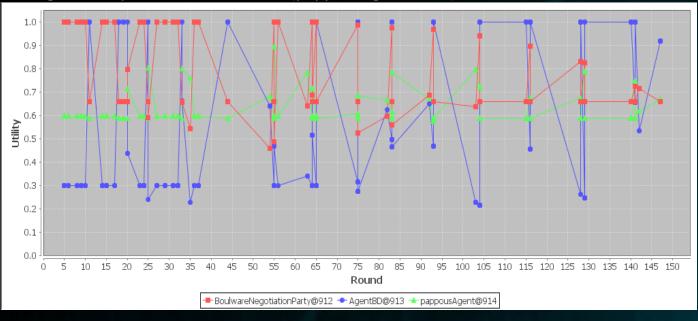
Distance to Nash: 0.13643

Social welfare: 2.24315

Agent utility: 0.65833 (BoulwareNegotiationParty@912)

Agent utility: 0.91634 (AgentBD@913)

Agent utility: 0.66847 (pappousAgent@914)



Βλέπουμε ότι η απόδοση του πράκτορας μας έχει μειωθεί, αλλά και πάλι είναι πάρα πολύ καλή και απομένει να ελέγξουμε αν όντως με αυτή την στρατηγική θα έχουμε θετικά αποτελέσματα σε tournaments.

Domain: Party		
Agent	Average Utility	
Random	0.577	
Boulware	0.683	
agentBD	0.798	

Domain: JapanTrip		
Agent	Average Utility	
Random	0.606	
Boulware	0.709	
agentBD	0.883	

Domain: Party		
Agent	Average Utility	
Boulware	0.668	
Terra	0.750	
Atlas3	0.687	
pappousAgent	0.666	
agentBD	0.737	

Domain: Japan		
Agent	Average Utility	
Boulware	0.360	
Terra	0.318	
Atlas3	0.061	
pappousAgent	0.512	
agentBD	0.405	

Είναι εμφανές ότι η απόδοση του agentBD σε tournaments θα εκτοξευτεί με την προσθήκη που εφαρμόσαμε. Αποδεικνύεται λοιπόν, ότι η απόφαση μας να κάνουμε λίγο πιο hardheaded τον πράκτορα μας ήταν εσφαλμένη, καθώς οδήγησε σε χειρότερη απόδοση σε tournaments, παρότι βελτίωσε ελαφρά την επίδοση του σε απλά negotiations.

8. Brainstorming:

Όπως αναφέρθηκε, είχαμε κάποιες ακόμα ιδέες για την περαιτέρω βελτίωση του πράκτορα μας, τις οποίες δεν είχαμε χρόνο να προσαρμόσουμε και να εκτιμήσουμε την αποτελεσματικότητα τους.

Στην νέα έκδοση του agentBD, χρησιμοποιήσαμε έναν διαφορετικό acceptance strategy. Μια ακόμα προσθήκη που θα μπορούσαμε να εφαρμόσουμε, θα ήταν η δημιουργία ενός μηχανισμού concession, με βάση τον οποίο άμα παρατηρούσαμε, ότι ο αντίπαλος πράκτορας είναι υπερβολικά hardheaded, θα παραδινόμασταν ώστε να έρθουμε σε πιο εύκολη συμφωνία.

Πέρα από το acceptance strategy, θα μπορούσαμε να πειραματιστούμε με την αλλαγή του υπολογισμού του threshold και να εφαρμόσουμε μια Boulware τακτική παρόμοια με το paper[4] .

Τέλος, μια ενδιαφέρουσα ιδέα θα ήταν να αλλάξουμε ελαφρά το opponent module, σύμφωνα με το paper[2] και να μην συγκρίνουμε κάθε bid με το προηγούμενο, αλλά κρατάμε τα bids στη μνήμη και συγκρίνουμε με Χ προηγούμενα bid με τα Χ τωρινά bid. Αυτό σύμφωνα με τους συγγραφείς βελτιώνει το κλασσικό Hardheaded frequency model. Το Χ σαν μέγεθος παραθύρου θα επιλέγονταν με βάση πειραματισμούς.

9.Βιβλιογραφία:

- [1] AgentK: Compromising Strategy Based on Estimated Maximum Utility for Automated Negotiating Agents, Kawaguchi, Fujita, Ito
- [2] Rethinking Frequency Opponent Modeling in Automated Negotiation, Tunali, Aydogan, Sanchez-Anguix
- [3] TheNegotiator: A Dynamic Strategy for Bilateral Negotiations with Time-Base Discounts, Dirkzwager A.S.Y., Hendrikx M.J.C., De Ruiter J.R.
- [4] Optimal Negotiation Strategies for Agents with Incomplete Information, S.S Fatima, M. Wooldridge, N.R. Jennings
- [5] Σελίδα του Genius: http://ii.tudelft.nl/genius/