Τελική Εργασία – Κούτρας Δημήτριος

Σκοπός της εργασίας είναι να επιλύσουμε ένα παιχνίδι του Atari 2600 μέσω της εφαρμογής διάφορων τεχνικών των κυψελιδωτών αυτομάτων.

Περίληψη:

- 1. Εισαγωγή OpenAI Gym
- 2. Atari 2600 Bank Heist
- 3. Προσεγγιση Προβλήματος

OpenAI Gym

Το gym αποτελεί ένα toolkit που χρησιμοποιείται για την αναπτυξη και την σύγκριση διαφόρων αλγορίθμων reinforcement learning. Υποστηρίζει παρα πολλα διαφορετικά περιβάλοντα (απο προβλήματα κλασσικου αυτόματαου ελεγχουμ, μέχρι και παιχνίδια Atari) τ αοποία έχουν ένα κοινό itrenface, προκειμένου οι αλγόριθμοι που αναπτύσονται να μπορούν να εφαρμοστούν εύκολα σε όλα. Το προαναφερθεν interface βασίζεται στον κλασσικό κύκλο Agent \rightarrow Action \rightarrow Environment \rightarrow observation, reward \rightarrow Agent. Ουσιαστικά στο πλαίσιο της εργασία χρησιμοποιήθηκε μόνο η συναρτηση observation (που αποτελεί τα pixel που εμφανίζονται στην οθόνη απο το Atari 2600) και η action (με την οποία στέλναμε την επόμενη κίνηση που θα εφαρμόσει ο agent μας - δηλαδή ποιά κουμπιά απο το joystick πατήσαμε).

- observation (object): an environment-specific object representing your observation of the
 environment. For example, pixel data from a camera, joint angles and joint velocities of a robot,
 or the board state in a board game.
- reward (float): amount of reward achieved by the previous action. The scale varies between environments, but the goal is always to increase your total reward.
- done (boolean): whether it's time to reset the environment again. Most (but not all) tasks are
 divided up into well-defined episodes, and done being True indicates the episode has
 terminated. (For example, perhaps the pole tipped too far, or you lost your last life.)
- info (dict): diagnostic information useful for debugging. It can sometimes be useful for learning (for example, it might contain the raw probabilities behind the environment's last state change). However, official evaluations of your agent are not allowed to use this for learning.

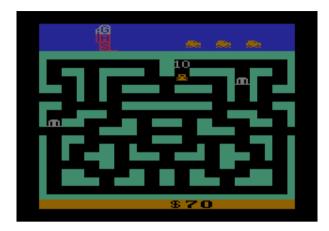
This is just an implementation of the classic "agent-environment loop". Each timestep, the agent chooses an action, and the environment returns an observation and a reward.



Atari 2600 – Bank Heist

Απ όλα τα διαθέσιμα παιχνίδια του Atari 2600 επέλεξα το Bank Heist, γιατί ποτελεί το πιο συναρπαστικό και ενδιαφέρον – προφανως και κάνω πλάκα - το επέλεξα γιατί τα στοιχεία που χρειάζονται για να πάρεις αποφάσεις είναι σαφώς ορισμένα, δεν αλλάζουν γρήγορα χρώμα (όπως για παραδειγμα οι τα "φαντασματάκια" που κυνηγάνε το Pac-Man) και η στρατιγική που απαιτείται να ακολουθήσει ο παίκτης είναι σχετικά απλή και η πολυπλοκόητητας αυξάνεται γραμμικά (δηλαδή στα αρχικά frames μπορούμε με την χρήση κάποιων κόνανων να την αναπαραστήσουμε). Το παιχνίδια είναι αρκετά απλό, αποτελείται απο έναν λαμβύρινθό σαν το Pac-Mac (στο οποίο αναφέρομαι συχνά γιατι αρχικά αυτό είχα στο μυαλό μου να λύσω) στο οποίο υπάρχουν κάποιες τράπεζες. Ο παίκτης χειρίζεται ένα όχημα (gateway-car) και πρέπει να το κατευθύνει στις τράπεζες

τις οποίες οταν ακουμπήσει ουσιαστικά τις ληστεύει. Αφού ληστέψει μια τράπεζα αυτή εμφανίζει το ποσό που πήρε ο παίκτης απο αυτής (reward) και μετα απο κάποιο χρόνο στην θέση της εμφανίζεται ένα αστυνομικό όχημα, το οποίο προσπαθεί να πίάσει το gateaway car.





Προσεγγιση Προβλήματος

Επομένως, σε κάθε στιγμή ο παίκτης πρέπει να λάβει μια αποφαση για το που θα κινηθεί με βάση δύο παραγοντες: ποιες είναι οι θέσεις της κάθε τράπεζας και ποιες είναι οι θέσεις του εκάστοτε περιοπολικού. Η ποσεγγιση μου ήταν κάθε pixel να εκφράζει ένα κελί στο Κυψελιδωτό Αυτοματο μου και κάθε κελί να έχει μια τιμή χρησιμότητας (uitility): όσο πιο κοντά σε μια τράπεζα ειναι τοσο υψηλότερη θα ήταν η χρησιμότητα του, ενω οσο πιο κοντα σε ενα περιπολικό ήταν τοσο χαμηλότερη.

Θετική Χρησιμότητα – Bank Utility

Για τον υπολογισμό της θετικής χρησιμότητας κάθε κελιού χρησιμοποίησα τον παρακάτω κώδικα

```
def updateUtilityBanks(self):

if VERBOSE and INFO:
    print('[INFO]: updating utility for banks')

rtn = np.zeros([self.rows, self.columns])

rtn[self.currentBankLocation[:,:,0]] = 1.0

rtn = self.clearBankNoise(rtn)

for i in range(BANK_RANGE):
    (x,y) = np.where(rtn>0.)

for x2,y2 in zip(x,y):

    down = rtn[x2+1][y2]
    down = rtn[x2+1][y2]
    injet = rtn[x2][y2+1]

avgMatrix = np.array([ego.down.left.right.up])
    avgMeights = avyMatrix != 0

    utilityValue = ego*UTILITYDECAY

# utilityValue = ego*UTILITYDECAY

rtn[x2][y2+1] = utilityValue if (rtn[x2][y2+1]==0. and self.freeSpace[x2][y2+1][0] ) else rtn[x2][y2+1]

rtn[x2][y2+1] = utilityValue if (rtn[x2][y2+1]==0. and self.freeSpace[x2][y2+1][0] ) else rtn[x2][y2-1]

rtn[x2][y2-1] = utilityValue if (rtn[x2][y2-1]==0. and self.freeSpace[x2][y2-1][0] ) else rtn[x2][y2-1]

self.printSingle(rtn, 'Utility Banks {} [step]'.format(i),i)

self.printSingle(rtn, 'Utility Banks {} [step]'.format(i),i)

self.printSingle(rtn, 'Utility Banks {} [step]'.format(i),i)
```

Αρχικά δημιουργώ έναν πίνακα ίσο με τις διαστάσεις της οθόνης του Atari 2600 (210Χ160 pixel) (γαρμμή 160) και θέτω τις τιμές ίσες με μηδέν. Στην συνέχεια αναγνωρίζω τις θέσεις που βρίσκονται οι τράπεζες και τις θέτω ίσες με ένα (η αναγνώριση γίνεται με βάση το χρώμα του κελιου, πχ οι τράζες έχουνε rgb(214, 214, 214), το περιπολικό rgb(24,26,167) κτλ). Εδω συνάντησα το εξή πρόβλημα: οταν το οχημα ληστεψει μια τραπεζα αυτή εμφανίζει τον αριθμό των χρηματων που είχε, αυτό ο αριθμος έχει ίδιο χρώμα με την τράπεζα, πρεπει με καποιο τρόπο να ξεχωρίζουμε τις τραπεζες απο αυτους τους αριθμόυς, η συνάρτηση clearBankNoise (γραμμή 164) αντιμετωπίζει αυτό το πρόβλημα σβήνοντας τους αριθμούς.

Στην συνέχεια πρέπει με καποιο τρόπο-κανόνα να εξαπλώσουμε την χρησιμοτητα και στα υπολοιπα κελια. Αυτό το υλοποιούμε μέσω του For (γραμμή 166) – το Bank_Range εκφράζει το πόσο μακριά θα εξαπλωθεί η χρησοτητα απο μία τραπεζα (ιδανικά θα πρεπει να είναι ίσο με το μέγεθος του χωρου μας, ομως για πρακτικού λόγους, που σχετίζονται με την ταχύτητα εκτέλεσης, το θέτω λίγο μικρότερο). Για κάθε μή-μηδενικό στοιχείο υπολογίζω τον μέσο όρο των γύρο κελίών του (γραμμή 171-179) και αυτό το κελί αποδίδει σε γειτονικά κελιά τα οποία αποτελούν ελεύθερο χώρο προς τον οποίο μπορεί να κινηθεί το όχημα μας αυτή την τιμή μειωμένει κατα έναν παραγοντα UTILITYDECAY.

Σημείωση 1: η παραπανω τεχνική δεν είναι βέλτιστη ως προς τον υπολογιστικό χρόνο, δεδομένου οτι περιλαμβάνει παρα πολλους περιτούς υπολογισμούς, έχω σκεφτεί και καλύτερο με πίνακες που θα κάνουνε roll προς κάθε κατεύθυνση και θα υπολογίζουμε μόνο τα οριακά κελία που έιναι ελευθερα, αλλα θα σας την αναλύσω αφού την δοκιμάσω και όντως έχουμε θετικά αποτελέσματα.

Σημείωση 2: η παραπανω τεχνική μου φαίνεται κατα κάοιο τρόπο αρκετα greedy και το οχημα θα κινείται ουσιαστικά προς την τραπεζα που είναι κοντά του. Ωστόσο, αυτό δν ξερω αν μας οδηγεί σε ένα βέλτιστο path για ολες τις τραπεζες. Μια άλλη προσεγγιση που έχω στο μυαλό μου είναι να αναγωρίζουμε ποσες ξεχωριστες τραπεζες υπαρχουν (με την χρηση πχ Κ – Nearest Neighbors) να υπολογίζουμε έναν πίνακα utility για κάθε τραπεζα ξεχωριστα και μετα να αθροίζουμε τους πολλούς πίνακες. Μια τετοια τεχνική θα αυξανε κατα πολύ το υπολογιστικό κόστος – παραπάνω απο γραμμικά σε σχέση με τον αριθμών των τραπεζων μας – αλλα ίσως είχε ενδιαφέρον να την μελετήσουμε ...

Αρνητική Χρησιμότητα – Police Utility

Η αρνητική χρησιμότητα υπολογίζεται ακριβώς με την ίδια λογική με την μόνη διαφορά να βρίσκεται στο τέλος όπου ο συνολικός πίνακας πολλαπλασιάζεται με μείον ένα.

```
def updateUtilityPoliceVeh(self):

if VERBOSE and INFO:

print('[INFO]: updating utility for police veh')

rtn = np.zeros([self.rows, self.columns])

rtn[self.currentPoliceLocation[:,:,0]] = 1.0-

for i in range(POLICE_RANGE):

(x,y) = np.where(rtn>0.-

for x2,y2 in zip(x,y):

down = rtn[x2][y2]-

down = rtn[x2-1][y2]-

up = rtn[x2-1][y2]-

ill up = rtn[x2][y2+1]-

left = rtn[x2][y2+1]-

avgMatrix = np.array([ego.down,left,right,up])

avgWeights = avgMatrix != 0

# utilityValue = np.average(avgMatrix, weights=avgWeights)*POLICE_DECAY*(((POLICE_RANGE-i)/POLICE_RANGE)**2)-

utilityValue = np.average(avgMatrix, weights=avgWeights)*POLICE_DECAY*((POLICE_RANGE-i)/POLICE_RANGE)**2)-

utilityValue = np.average(avgMatrix, weights=avgWeights)*POLICE
```

Αφού υπολογίσουμε τις δύο ειδών χρησιμότητες, τις αθροίζουμε προκειμένου να καταλήξουμε στην συνολική. Στην συνέχεια βρίσκουμε την κεντρική θέση του gate away οχήατος και υπολογίζουμε την μέση τιμή προς κάθε μια απο τις 4 κατευθύνσεις.

```
def updatesurroundingUtility(self,x,y):=

upMatrix = self.utility[x-STRONGSIDE:x,y-WEAKSIDE:y+WEAKSIDE]=

downMatrix = self.utility[x:x+STRONGSIDE,y-WEAKSIDE:y+WEAKSIDE]=

rightMatrix = self.utility[x-WEAKSIDE:x+WEAKSIDE,y:y+STRONGSIDE]=

leftMatrix = self.utility[x-WEAKSIDE:x+WEAKSIDE,y-STRONGSIDE:y]=

surr_utility = {"RIGHT":np.sum(rightMatrix)/(STRONGSIDE*WEAKSIDE),

"UP":np.sum(upMatrix)/(STRONGSIDE*WEAKSIDE),

"UP":np.sum(leftMatrix)/(STRONGSIDE*WEAKSIDE),

"LEFT":np.sum(downMatrix)/(STRONGSIDE*WEAKSIDE)}=

"DOWN":np.sum(downMatrix)/(STRONGSIDE*WEAKSIDE)}=

return max(surr_utility,key=surr_utility.get)=
```

Προφανώς και το οχημα θα κινηθεί προς την κατεύθυνση με την υψηλότερη μέση τιμή.

Ανανέωση Utility

Το ερώτημα έιναι τώρα κάθε πότε θα πρέπει να εφαρμόζουμε την υπολογιστικά κοστοβόρα διαδικασία ανανέσωσης της χρησιμότητας (περίπου 100 φορές πιο κοστοβόρα). Η θετική χρησιμότητα ανανεώνεται όποτε υπάρχει διαφορά στην θέση έστω και μιας τράπεζας (κατι που δν συνμβαίνει και τοσοσ συχνά), απ την αλλη η αρνητική χρησιμότητα ανανενώνεται συχνότερα αφου πρέεπι να ξεουμε ποσο κοντά μας είανι τα αστυνομικά οχήματα.

```
if (self.currentPoliceLocation != self.previousPoliceLocation).any() and

if (self.currentPoliceLocation != self.previousPoliceLocation).any() and

xPolice, yPolice = self.locatePoliceVeh()-

dist = self.distance(x,y,xPolice, yPolice)

if dist<DIST:

if VERBOSE and SIM:

print('[SIM]: Difference in Police Car Locations')

self.utility = np.zeros([self.rows, self.columns])

self.updateStepPolice <= self.simStep):

self.updateStepPolice <= self.updateStepPolice <= self.simStep):

self.updateStepPolice <= self.updateStepPolice <= self.updateStep):

self.updateStepPolice
```