

مشروع عملي خوارزميات البحث الذكية لعبة اللودو

إعداد الطلاب:

غنى زاهر الرفاعي
عمر لؤي الميداني
علي محمد زيتون

آيات أحمد الحلواني
إيمان محمد جمال بازر
غنى عامر الحرش

بإشراف: د. عمار النحاس

23/1/2025

الفهرس

3 المقدمة
3 بنية اللعبة
4 معرفة الحركات الممكنة
5 توليد العقد القادمة
6 خوارزمية Expectminmax:
9 مخطط الصفوف

المقدمة

اللعبة:

اللّودو هي واحدة من أكثر الألعاب اللوحية شهرة وانتشارًا في جميع أنحاء العالم. تعود جذور هذه اللعبة إلى الهند، حيث تطورت من لعبة قديمة تُعرف باسم "باجايسي". تتمحور فكرة اللعبة حول الحركة الاستراتيجية، حيث يتنافس اللاعبون على إدخال أربعة قطع إلى "المنزل" الخاصة بهم، عن طريق التقدم في مسار دائري يشتمل على 52 مربعًا.

الهدف من اللعبة:

الهدف الرئيسي في لعبة اللودو هو أن يكون اللاعب أو الفريق أول من يُدخل جميع القطع إلى "المنزل" الخاصة به، متغلبًا بذلك على باقي اللاعبين. تعتمد اللعبة على الحظ في رمي النرد، بالإضافة إلى الاستراتيجية في تحريك القطع والتفاعل مع اللاعبين الآخرين.

عدد اللاعبين:

تُعتبر اللودو لعبة جماعية، حيث يمكن أن تُلعب بواسطة 2 إلى 4 لاعبين، وهناك نسخ مختلفة من اللعبة يمكن أن تستوعب عددًا أكبر من اللاعبين.

طريقة اللعب:

تبدأ اللعبة بوضع جميع القطع في مناطق البداية الخاصة بكل لاعب. يتم تحديد اللاعب الذي سيبدأ أولاً وفق نظام معين، يتمثل عادة في رمي النرد. يتحرك اللاعب وفقًا للعدد الذي يظهره النرد، ويمكنه استخدام هذه الحركة لتحريك القطع في الميدان أو لإخراج قطع خصومه من اللعبة. يعتبر توجيه الاستراتيجيات المميزة والتخطيط لتحركات الخصوم جزءًا مهمًا من نجاح اللاعب في الفوز.

الأبعاد الاجتماعية والثقافية:

تُعتبر لعبة اللودو وسيلة ترفيه عائلية ممتعة، حيث تساهم في تعزيز الروابط الاجتماعية بين الأصدقاء والعائلة. تمتاز بجو من المرح والمنافسة الودية، مما يجعلها خيارًا شائعًا في المناسبات الاجتماعية والاحتفالات.

بنية اللعبة

بدايةً اللعبة يمكن تمثيلها بمصفوفة أحادية لأنها ذات مسار واحد.

قمنا بمراعاة أماكن بدأ كل لاعب وأماكن دخوله لمسار فوزه الخاص وذلك يكون حسب رقم اللاعب حيث أن كل لاعب يكون مكان بدئه الخاص بعد مكان بدأ اللاعب الذي يسبقه.

أيضاً قمنا بمراعاة انتقال كل لاعب مكان بدئه ليس في الموضع 0 حيث أنه عندما يصل إلى الخانة 51 ينتقل مباشرة بعدها إلى الخانة صفر (أي أن المصفوفة أصبحت دائرية).

وعند تفكيرنا بالانتقال وقتل اللاعبين لأحجار بعضهم وجدنا أنه يضعف أداء البنية أن يمر على أحجار جميع اللاعبين ومعرفة أماكنهم ومن ثم معالجة القتل. فقمنا بتخزين string في المصفوفة الأحادية تحتوي على ثنائيات العنصر الأول من الثنائي يدل على اللاعب والعنصر الثاني يدل على رقم الحجر الخاص به فأصبح التأكد من حالة القتل أسرع. بالإضافة إلى ذلك وجدنا أنه عند رمي النرد واختيار اللاعب لحجره من الصعب التعامل فقط مع المصفوفة الأحادية حيث

أنه سيصبح تعقيد التأكد من إمكانية تحريك كل حجر له كبيرة جداً لأننا سوف نقوم بالمشي على المصفوفة الأحادية كاملة وعلى كل حجر في كل موضع لذلك قررنا إضافة مصفوفة مساعدة تدل على مكان كل حجر لكل لاعب في الرقعة (pieces) يوضع فيها موضعه في الرقعة إذا وجد و 1- في حال كان لم يدخل الرقعة بعد و 2- في حال كان قد دخل مسار فوزه. ولمعالجة مسارات الفوز وعمقها قمنا بإضافة مصفوفة أحادية تدل أن لكل لاعب العمق التالي لمسار فوزه هو `maximum_win_depth[i]`.

كل من البنى السابقة تم وضعها في كلاس `state` واستخدمنا `object` منه في كلاس `node` وإضافة إلى ذلك تضمن كلاس النود عدداً لعمليات القتل وعدداً لعدد نتائج النزد المساوي للقيمة ستة بشكل متتالي وذلك لتفيدنا في تحديد اللاعب القادم من خلال تابع `WhoIsNextPlayer`.

ومصفوفة `chance` لحساب كل رقعة ما قيمة فائدها لكل لاعب سنقوم بشرحها لاحقاً في خوارزمية `expectminmax` وأخيراً مصفوفة الحركات القادمة `nextnodes`.

معرفة الحركات الممكنة

لتوليد العقد القادمة نحتاج معرفة الحركات الممكنة القادمة وهنا بدأنا النقاش بكيفية توليدهم ثم قررنا تقسيم الحالات التي يمكن الحركة فيها إلى:

- 1- أي قيمة نرد عدا الستة للأحجار المركبة مرفوضة
- 2- في حال كان الحجر قد دخل مسار الفوز فجميع حركاته مرفوضة
- 3- بعد أن تأكدنا أن الحجر داخل الرقعة الآن نتأكد من كل قيمة نرد على حدى على أساس الحالات الآتية:
 - a. في حال كان الموقع الجديد هو عبارة عن حائط فهذه أقصى قيمة يمكن للاعب أن يتحرك بعدها
 - b. التحقق من أن الموقع الجديد لا يدخل اللاعب في مسار الفوز فهي حركة ممكنة
 - c. في حال كان الموقع الجديد هو داخل مسار الفوز فنتأكد إن كان يحقق العمق المناسب: فإذا كان كذلك فهذه حركة ممكنة.

وعدا جميع الحالات السابقة فهي حركات غير ممكنة.

```
1 def Is_Wall(self, Pos , player):
2     if len(self.state.board[int(Pos)]) < 4:
3         return False
4     cnt = np.full(4 , 0)
5     wall = False
6     for i,j in enumerate(self.state.board[int(Pos)]):
7         if i%2 == 0 and j != 's':
8             cnt[ord(j) - ord('0')] += 1
9             if cnt[ord(j) - ord('0')] >= 2 and ord(j) - ord('0') != player :
10                 wall = True
11     return wall
```

```

1 def Is_Win_Path(self, player, Pos , dice):
2     end_pos = 0
3     if(player == 0):
4         end_pos = 50
5     else:
6         end_pos = (player) * 13 - 2
7     if end_pos >= Pos and dice - (end_pos - Pos) > 0:
8         return dice - (end_pos - Pos)
9     return -1

```

```

1 def Get_Possible_Moves(self , nextPlayer):
2     possible_moves = [] # عم نخزن بيرات كل بير بيمبر عن رقم القطعة وعدد الخطوات يلي عم تقدر تتحركهم
3     for i in range(4): # عم نمزق على القطع
4         if self.state.piece[nextPlayer][i] == -1: # اذا القطعة لسا ما تركبت
5             possible_moves.append((i , 6))
6         elif self.state.piece[nextPlayer][i] == -2: # اذا فازت القطعة ف مافي الها ايا حركة
7             continue
8         else:
9             for j in range(1 , 7): # عم نمزق عل الحركات
10                pos = self.state.get_pos(self.state.piece[nextPlayer][i] + j) # لتجييب البوزيشن الجديد بعد ما طبقنا الخطوات
11                # عم نتأكد اذا القطعة بتوصل لمسار فوز اما لا و التابع بيرجعلني كم خطوة مشيت بمسار الفوز اذا فقت و -1 اذا ما فقت
12                win_pos = self.Is_Win_Path(nextPlayer, self.state.piece[nextPlayer][i], j)
13                if self.Is_Wall(pos, nextPlayer): # عم نتأكد اذا في جدار بعد ما طبق الخطوات
14                    if self.state.board[pos][-1] != 's': # اذا في جدار في يدي اتأكد اذا هو بمنطقة امنة اما لا
15                        possible_moves.append((i , j)) # اذا مو بمنطقة امنة ف بقدر وقف عل الجدار
16                    break
17                elif win_pos == -1: # اذا مافي شي بالمكان الجديد يلي رايح عليه ف خلس الحركة ممكنة
18                    possible_moves.append((i , j))
19                elif self.state.maximum_win_depth[nextPlayer] == win_pos: # اذا وصل لاعق نقطة بمسار الفوز
20                    possible_moves.append((i , j))
21
22     return possible_moves
23

```

توليد العقد القادمة

الآن ننتقل لتوليد العقد القادمة وذلك بناءً على:

- من هو اللاعب القادم
- وعلى حركاته الممكنة.

نعالج جميع حالات الإزالة من المكان القديم والإضافة للمكان الجديد، وفي حال كان داخل الرقعة نقوم بالتأكد من حالة قتل الأحجار و تقليل عمق مسار الفوز للاعب في حال دخل لمسار الفوز.

إلى هنا كنا قد انتهينا من مناقشة بنية اللعبة وقرنا البدء بتكويدها والتأكد من ان جميع الحالات محققة بشكل جيد.

```
1 def Generate_Next_States(self):
2
3     new_player=self.WhoIsNextPlayer()
4     P_actions=self.Get_Possible_Moves(new_player)
5
6     for i in P_actions:
7         new_node=Node(self.playersNum)
8         new_node.deepCopy(self, new_player)
9
10        if i[1] == 6:
11            if new_node.six_hit_counter<3:
12                new_node.six_hit_counter=new_node.six_hit_counter+1
13            else:
14                new_node.six_hit_counter=0
15        else:
16            new_node.six_hit_counter=0
17
18        curr_substr = str(new_player) + str(i[0])
19
20        if new_node.state.piece[new_player][i[0]]==1 and i[1] == 6: # تركيب النجمة
21            new_node.state.piece[new_player][i[0]]=new_player*13
22            new_pos=new_player*13
23            new_node.state.board[new_pos]=curr_substr+new_node.state.board[new_pos] # Add the piece to the new position string
24            new_node.chance[new_player]+=7
25
26        else:
27            old_pos=new_node.state.piece[new_player][i[0]]
28            curr_ind = new_node.state.board[old_pos].find(curr_substr)
29            new_node.state.board[old_pos] = new_node.state.board[old_pos][:curr_ind] + new_node.state.board[old_pos][curr_ind+2:] # remove the peice from the string of the old position
30
31            win_pos = self.Is_Win_Path(new_player, old_pos, i[1])
32            if win_pos != -1:
33                new_node.state.piece[new_player][i[0]] = -2
34                new_node.state.maximum_win_depth[new_player]=new_node.state.maximum_win_depth[new_player]-1 # تفقد العمق تبع مسار الفوز
35                new_node.chance[new_player]+=25
36
37        else:
38            new_pos=new_node.state.get_pos( old_pos+i[1])
39            new_node.state.piece[new_player][i[0]] = new_pos
40            new_node.chance[new_player] += i[1]
41            for j in range(len(new_node.state.board[new_pos])):
42                if j%2==1:
43                    continue
44                if new_node.state.board[new_pos][j]!=str(new_player) and self.state.board[new_pos][j-1] != 's': #kill the Opponent
45                    add =0
46                    died = ord(new_node.state.board[new_pos][j])-ord('0')
47                    if (died * 13 <= new_pos):
48                        add = new_pos - died*13 + 1
49                    else:
50                        add = 52 - died*13 + new_pos
51                    new_node.chance[new_player]+=add/2
52                    new_node.chance[died]=-(add + 9)
53                    new_node.state.piece[ord(new_node.state.board[new_pos][j])-ord('0')][ord(new_node.state.board[new_pos][j+1])-ord('0')]=-1 #change its place in the piece array
54                    new_node.state.board[new_pos]=new_node.state.board[new_pos][:j]+new_node.state.board[new_pos][j+2:] #delete it from the string in board array
55                    new_node.killCnt=new_node.killCnt+1
56                    j=j-1
57
58            new_node.state.board[new_pos]=curr_substr+new_node.state.board[new_pos] # Add the piece to the new position string
59            if new_node.killCnt==self.killCnt: new_node.killCnt=0
60            else: new_node.killCnt=1
61
62        self.nextnodes[i[0]][i[1]]=new_node
63
64        if new_player!=self.player:
65            for i in range(0,4):
66                for j in range(1,7):
67                    if self.nextnodes[i][j]==None:
68                        new_node=Node(self.playersNum)
69                        new_node.deepCopy(self, new_player)
70                        if j==6: new_node.six_hit_counter=new_node.six_hit_counter+1
71                        self.nextnodes[i][j]=new_node
72
73    return P_actions
74
```

خوارزمية Expectminmax:

بعد تأكدنا من بنية اللعبة بدأنا بالتفكير باستراتيجية منطقية ليتم اتخاذ قرار التحريك للحاسب من خلالها ووضعنا النقاط المبدئية الحالية:

- 1- يهمننا أن يكون إضافة حجر جديد للعبة أكثر أهمية من التحرك العادي لأي حجر في الرقعة لذلك أعطيناها قيمة أكبر من أي تحرك وهي 7.
- 2- كل تحرك عادي يُعطي نقاط بعدد الحركة لأن ذلك يُقربنا من الهدف.

3- عند قتل حجر خصم يأخذ اللاعب نقاط بعدد حركته تقسيم اثنان لأن ذلك سيفيدنا بإبعاد الخصم عن الفوز لكنه لن يفيدنا بمقدار حركتنا لذلك قسمناه على اثنان.

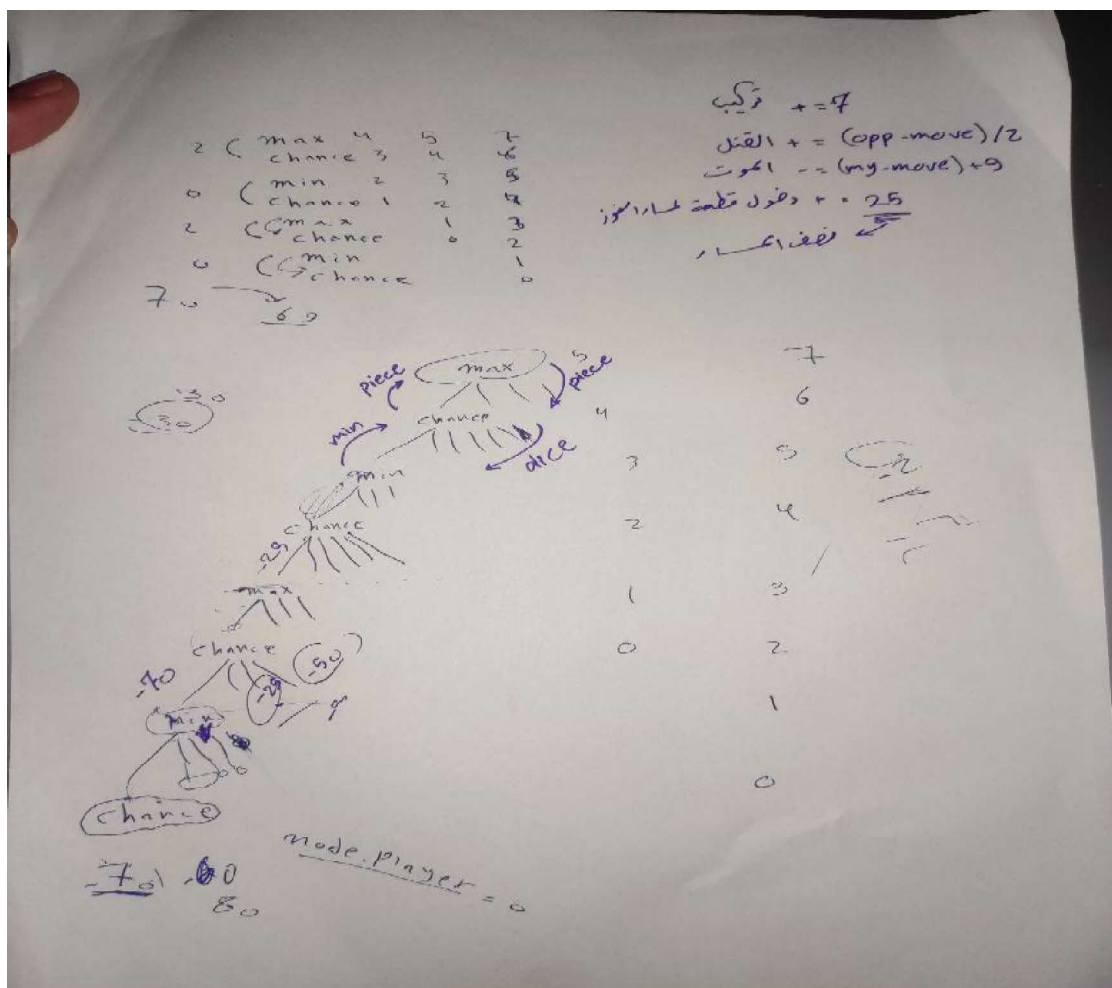
4- عند خسارة حجر سيخسر اللاعب جميع الحركات التي تحركها وقمنا بإضافة خسارة نقطتان لضياح الوقت.

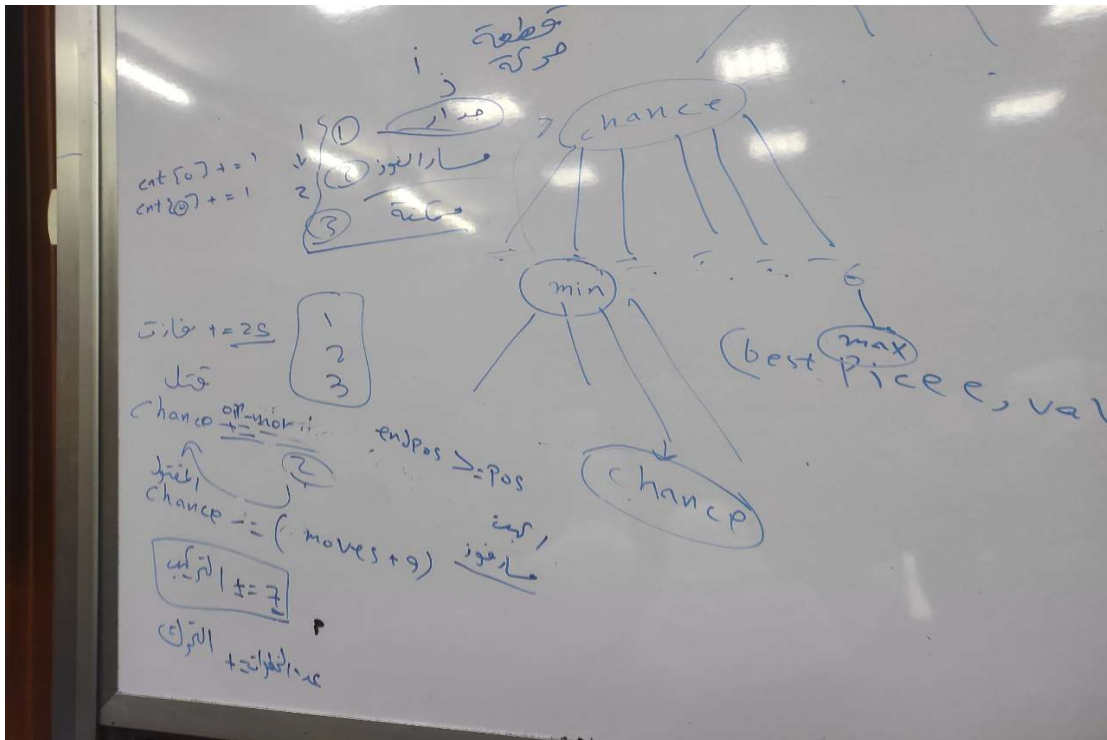
وبعد وضع توزيع النقاط اتجه التفكير إلى كيفية حساب هذه النقاط لكل رقعة وهنا ظهرت فكرة مصفوفة ال chances حيث أننا بعد دراستنا للخوارزمية وجدنا أنه في عملية ال evaluate عند الأوراق، الشجرة سيكون عندها نقطة اتخاذ القرار الأولية والعمليات التي ستجري عليها مكلفة جداً لكنها لحد ما تشبه العمليات المطبقة في Generate_Next_States.

فعدنا لفكرة dynamic programming التي أخذناها سابقاً في مقرر مادة الخوارزميات حيث أنها ستقلل من التعقيد بشكل كبير لأن فائدة العقد سيكون قد تم حسابها بشكل تراكمي وسابق لوصولنا للعقدة حتى فأصبحنا عند توليد العقدة نحسب تكلفة وفائدة الحركة المنفذة حالياً ونضيفها إلى التكاليف السابقة لهذا اللاعب.

وهكذا أصبحت لدينا الفوائد للعقد وبقي بناء الخوارزمية.

انطلقنا في بناء الخوارزمية من فكرة الحظ والقرار حيث أن تحريك الحجر بحد ذاته هو قرار وقيمة الرد هو الحظ ولكن القرار يجب أن يبنى على الحظ لذلك قمنا بعملية تناوب بين عقد الحظ وعقد القرار (min, max) واعتبرنا أن الحاسب هو ال max وعند الوصول إلى الأوراق سنقوم بحساب المتوسط الحسابي للفوائد لكل العقد القادمة وجعلها قيمة سالبة إذا كانت الورقة تابعة للاعب البشري، وتركها قيم موجبة في حال كان اللاعب هو الحاسوب.





```

1 def expectminmax(self, turn, node : Node , chance , depth , piece , dice):
2     P_Actions = node.Generate_Next_States()
3     if depth == 0 or node.Is_Win == True:
4         ev = 0
5         cnt = 0
6         for i in range(1 , 7):
7             if node.nextnodes[piece][i] != None:
8                 cnt += 1
9                 ev += node.nextnodes[piece][i].chance[node.player] # think again
10        temp = -100000
11        if cnt > 0: temp = ev / cnt
12        if node.player == 0: temp *= -1
13        return (piece , temp)
14    expected = 0
15    value = -1000000000
16    BestPiece = -1
17    if turn == 0: value *= -1
18    if chance == False:
19        for i in range(4):
20            can = False
21            for j in P_Actions:
22                if j[1] == dice and j[0] == i:
23                    can = True
24            if can == True:
25                temp = self.expectminmax(turn , node , True , depth-1 , i , dice)
26                if (turn == 2 and temp[1] > value) or (turn == 0 and temp[1] < value):
27                    value = temp[1]
28                BestPiece = i
29        return (BestPiece , value)
30    cnt = 0
31    for i in range(1,7):
32        if node.nextnodes[piece][i] != None:
33            temp = self.expectminmax(node.WhoIsNextPlayer() , node.nextnodes[piece][i] , False , depth-1 , piece , i)
34            expected += temp[1]
35            cnt += 1
36    temp = -100000
37    if cnt > 0: temp = expected / cnt
38    if node.player == 0: temp *= -1
39    return (piece , temp)

```