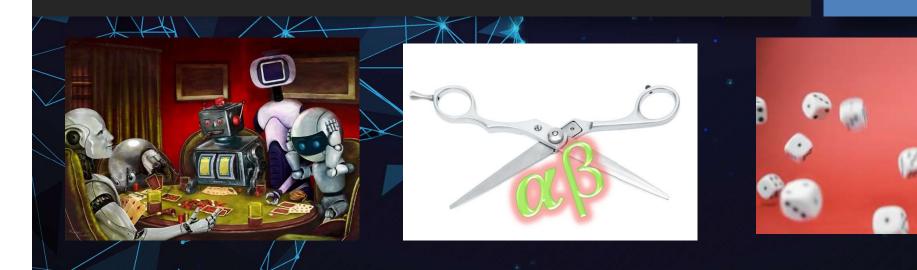
תרגול 6 שיפורים לאלפא-ביטא משחקים הסתברותיים משחקים עם אינפורמציה חלקית

מבוא לבינה מלאכותית (236501) מדעי המחשב, טכניון אביב 2023



היום בתרגול

- ו $lphaoldsymbol{eta}$ -חזרה קצרה על אלגוריתם $oldsymbol{MiniMax}$
 - $\alpha \beta$ שיפורי \bullet
- Anytime, סידור בנים, העמקה סלקטיבית, ספריות פתיחה/סיום, טבלאות מצבים
 - משחקים הסתברותיים
 - Expectimax אלגוריתם
 - משחקי ידע חלקי •
 - Monte-Carlo אלגוריתם •
 - שאלות סיכום ממבחנים בנושא משחקים

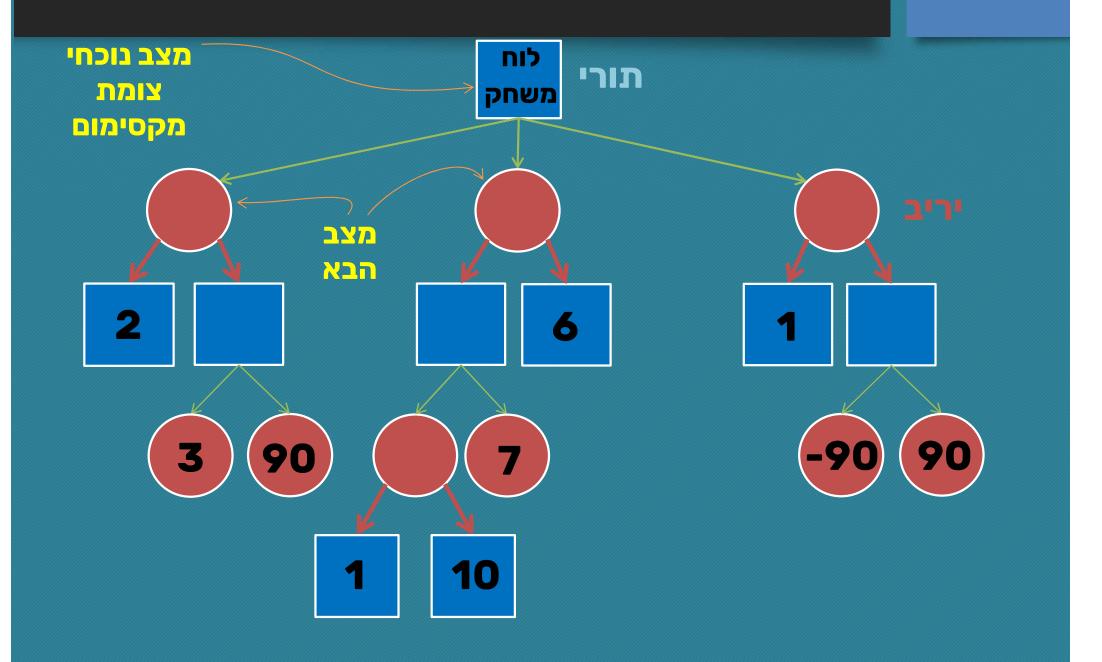
Minimax תזכורת: פונקציית

- $Minimax: S \times [n] \mapsto \mathbb{R}$ פונקציה מוגדרת היטב
- $oldsymbol{U}: oldsymbol{S_G} imes oldsymbol{[n]} \mapsto \mathbb{R}$ עבור מצבים $oldsymbol{V}: oldsymbol{S_G} imes oldsymbol{[n]}$
 - מניחה חוסר ידע מוחלט על פעולות היריב.
 - מוגדרת רקורסיבית:

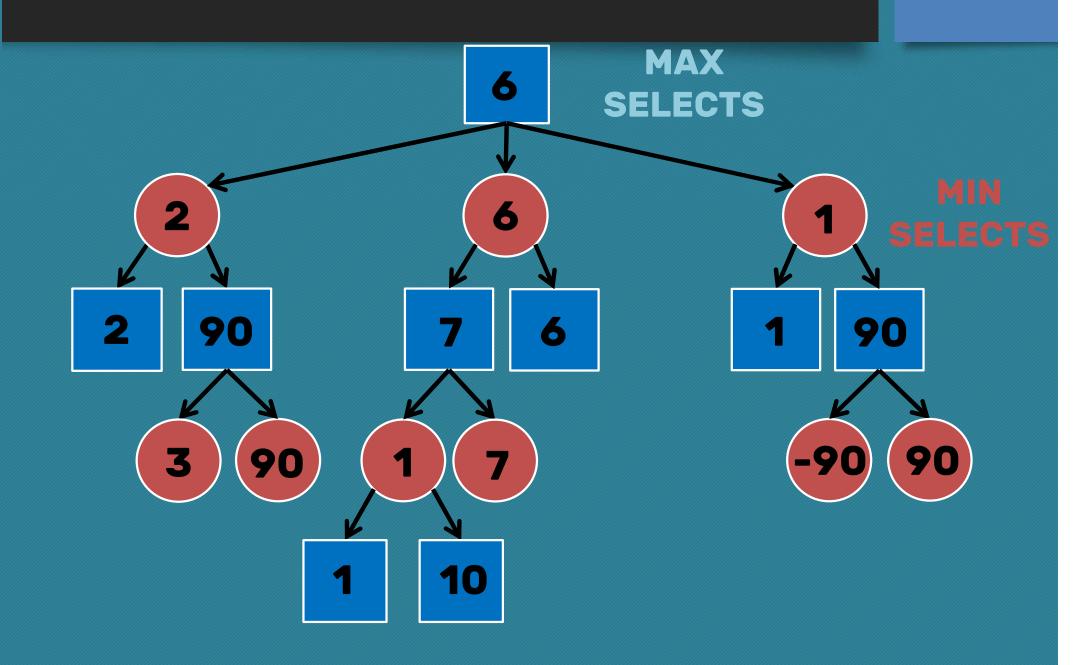
$$Minimax(s,k) \triangleq \begin{cases} U(s,k) & P_G(s) \\ \max_{s' \in Succ(s)} \{Minimax(s',k)\} & Turn(s) = k \\ \min_{s' \in Succ(s)} \{Minimax(s',k)\} & Turn(s) \neq k \end{cases}$$

בעל **תועלת לפחות g** בעל **תועלת לפחות איכול להגיע** למצב סופי u בעל **תועלת לפחות** • u בעל u (u) אוללא עלוע בבחירות ייריב.

RB-Minimax :תזכורת



RB-Minimax תזכורת: דוגמת הרצת



$\alpha\beta$ תזכורת: גיזום

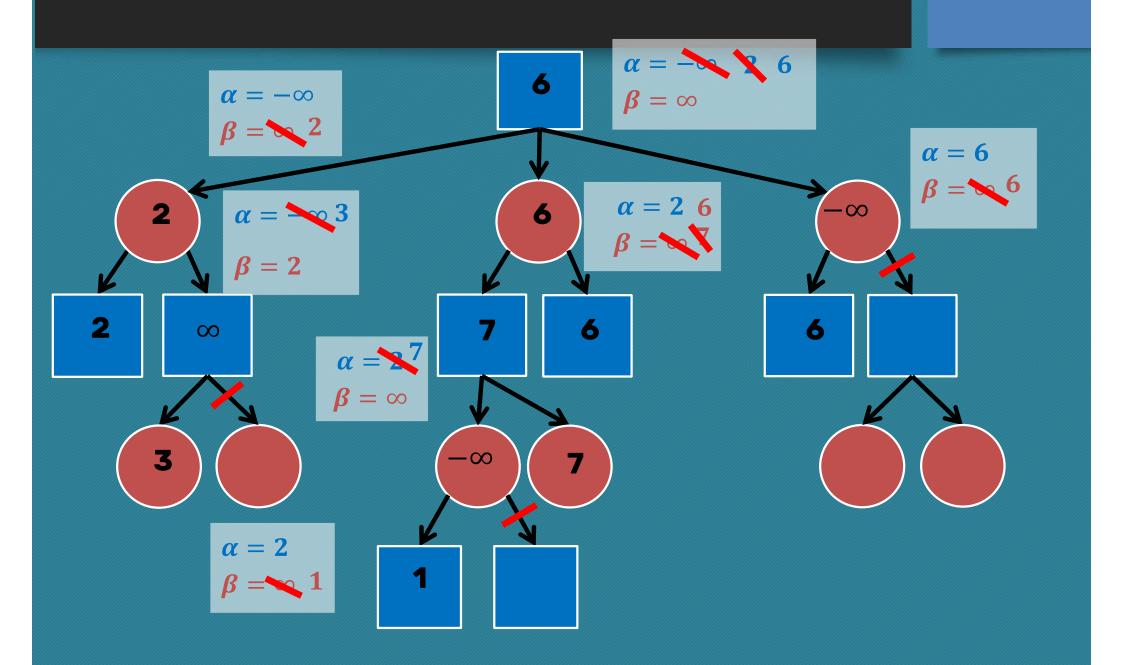
קיצוץ ענפים שפיתוחם בהכרח <u>לא ישנה</u> את ערך המינימקס, מסלול המינימקס ואסטרטגיית המינימקס.

lpha, $oldsymbol{eta}$ הרעיון: נעביר כלפי מטה בקריאה הרקורסיבית שני חסמים

במהלך הריצה:

- \mathbf{max} המקסימום מבין הערכים המובטחים לאבות קדמונים שהם צמתי α
 - lpha הערך של האב הקדמון יהיה גדול-שווה
 - $oldsymbol{min}$ מבין הערכים המובטחים לאבות קדמונים שהם צמתי eta
 - β הערך של האב הקדמון יהיה קטן-שווה •

$\alpha \beta$ תזכורת: דוגמת הרצת



$\alpha\beta$ שיפורי

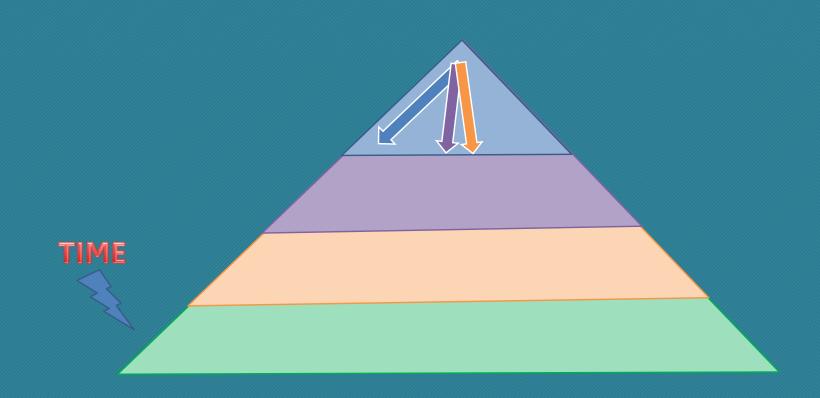
Anytime, סידור בנים, העמקה סלקטיבית, ספריות פתיחה/סיום, טבלאות מצבים

anytime – $\alpha oldsymbol{eta}$ שיפורי

הגדרת בעיה מתוקנת: במקום "החזר את הצעד הטוב ביותר" – "החזר את הצעד הטוב ביותר שאתה יכול למצוא תוך k שניות"

- $\alpha \beta$ איך נריץ •
- (Iterative deepening) נבצע העמקה הדרגתית
 - ?כמה איטרציות
 - נעצור כשיגמר הזמן.
 - ?איזה פתרון נחזיר כשנגמר הזמן
 - של האיטרציה הקודמת שנסרקה במלואה.

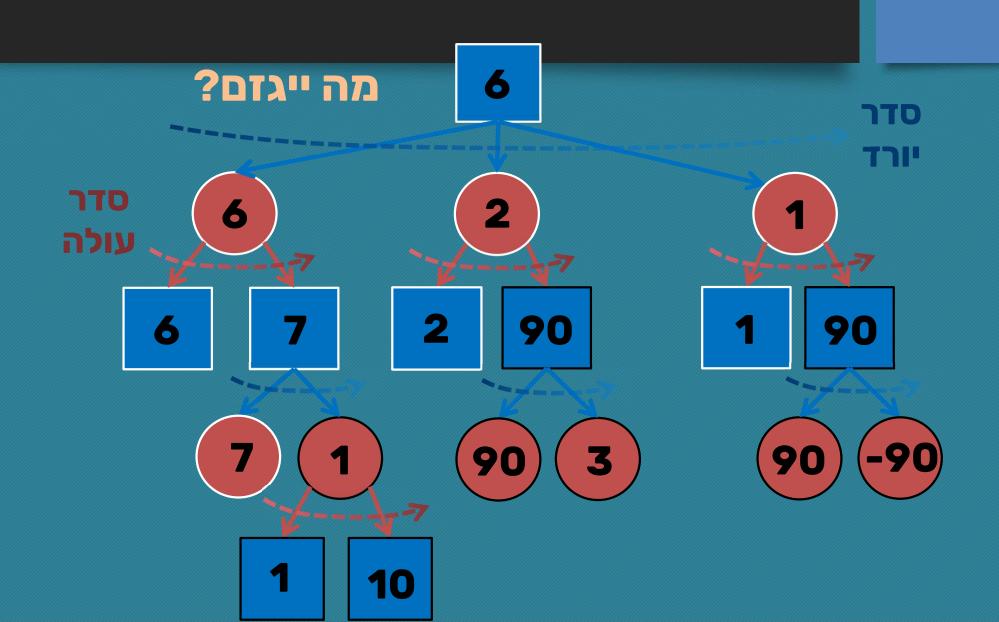
שיפורי $\alpha \beta$ – anytime – $\alpha \beta$



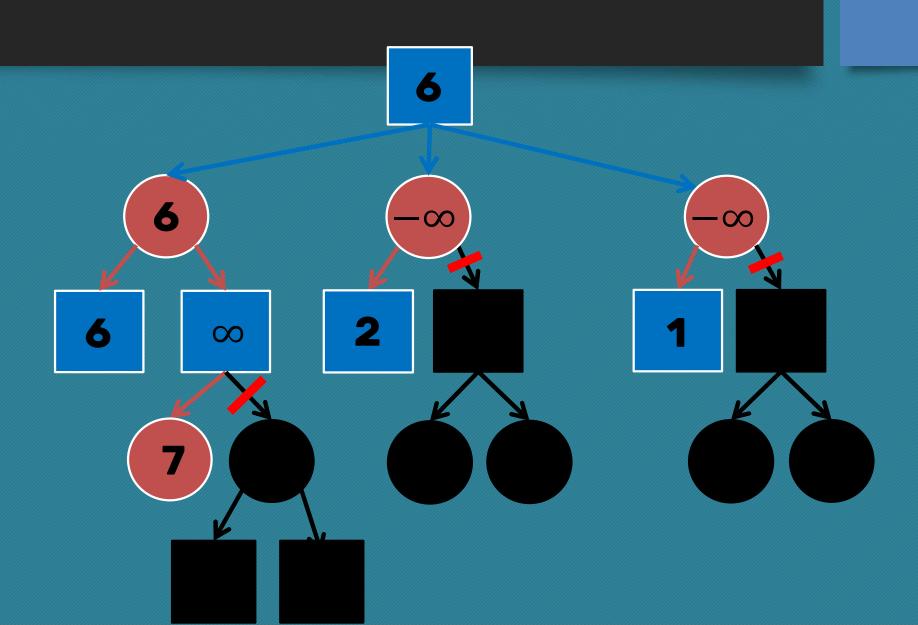
שיפורי $\alpha \beta$ סידור ילדים

- כדי למקסם את כמות הגיזומים, באיזה סדר היינו רוצים לעבור
 על הילדים של צומת?
 - בנים של צמתי **max** בסדר **יורד**
- כך אם ערך המינימקס של אחד הבנים גדול מ- eta נדע זאת לאחר פיתוח הבן הראשון, ונגזום.
 - כך אולי נקבל חסם אלפא גדול עבור המשך שאר הילדים של הצומת.
 - בנים של צמתי min בסדר עולה

שיפורי $\alpha \beta$ – סידור ילדים – דוגמה



שיפורי $\alpha \beta$ – סידור ילדים – דוגמה



שיפורי $\alpha \beta$ סידור ילדים

<u>בעיה</u>: רוצים לסדר את הבנים לפי הערך שלהם, כדי **לחסוך** את חישוב הערך שלהם.

אז.. איך נדע את ערכי הבנים מבלי לחשב אותם?

!נשערך אותם בעזרת ההיוריסטיקה

כלומר בכל מצב במהלך הריצה, **נשערך** את כל המצבים העוקבים שלו, נמיין אותם בסדר הרצוי ונפתח אותם לפי הסדר.

עלול להיות יקר.. צריך היוריסטיקה קלה לחישוב.

• אם אנחנו בגרסת anytime: נמיין את הבנים לפי ערכם באיטרציה הקודמת.

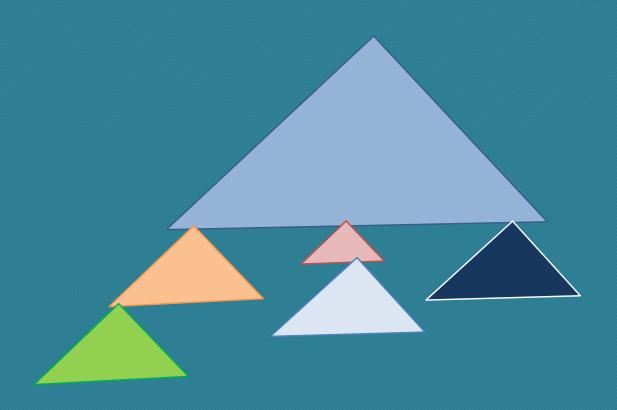
שיפורי $\alpha \beta$ – העמקה סלקטיבית

- הגענו למצב שברור שהוא **קרוב לסיום** המשחק.
- אבל.. הגענו **לגבול ההעמקה** (עבור איטרציה זו).
 - ...**דעד אחד...** אילו רק היינו יכולים לעשות עוד צעד אחד...
 - היינו נותנים הערכה מדויקת.

שיפורי $\alpha \beta$ – העמקה סלקטיבית

- <u>רעיון</u>: בתנאי מסוים, נאפשר להעמיק עוד קצת.
 - ?באיזה תנאי
 - "מצב "לא שקט"
 - "כאשר הצעד האחרון שבוצע מהפכני
 - ?רעיון למדד כזה
- למשל: הפרש ערך היוריסטי גדול בין מצבים עוקבים
 - ?כמה נמשיך להעמיק
 - D+k עד לרגיעה, לכל היותר עד עומק •

שיפורי $\alpha \beta$ – העמקה סלקטיבית



שיפורי $\alpha \beta$ – ספריות פתיחה – סיום

• נזכור **רצפי משחק/תוכניות פעולה** למצבים נפוצים, ונשתמש בהם

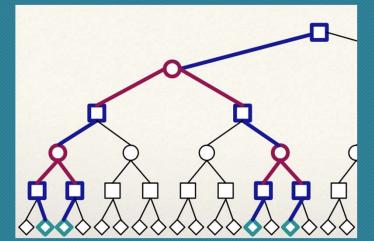
אם נגיע למצב שהוא חלק מרצף כזה.

• למה פתיחות (בשחמט)...?

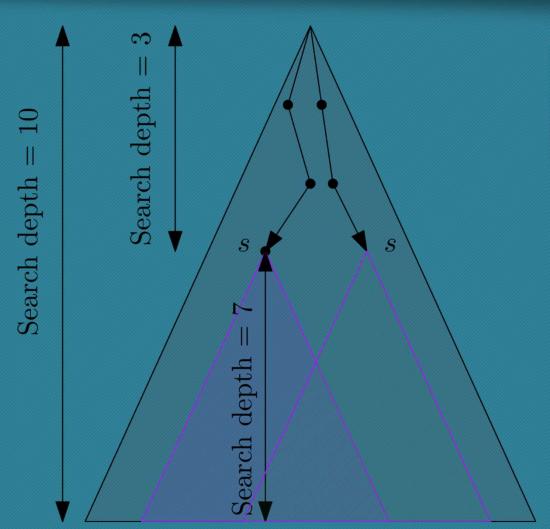
מספר מצומצם של פתיחות
 מקובלות – סיכוי טוב שנשתמש
 בתכנית הפעולה שחישבנו מראש.

• למה סיומות (בשחמט)...?

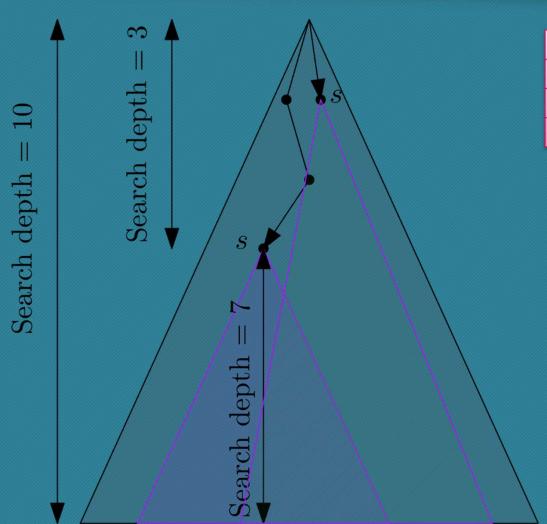
 מספר מועט של כלים – מקדם סיעוף קטן - צריך פחות זיכרון כדי לשמור את תכנית הפעולה.



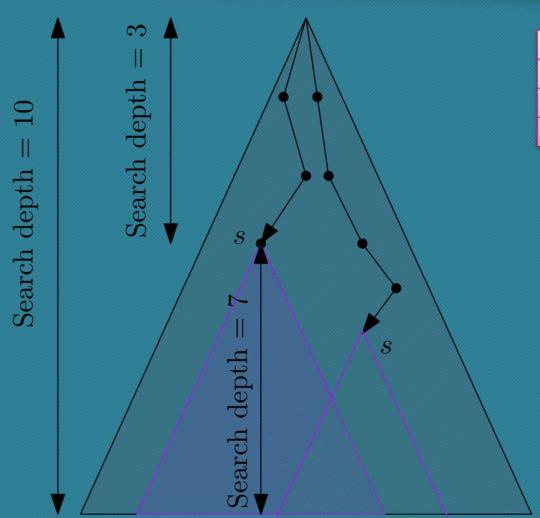
- במהלך החיפוש נשמור את ערכי המינימקס של המצבים בטבלה, עם רשומות מהצורה: > מצב, עומק החיפוש שהערך משקף, ערך מינימקס >
 - ?מתי נשתמש בערך השמור בטבלה
 - אם **מתישהו** (אולי בתור אחר) ניפגש שוב באותו **המצב**
 - ?"עומק החיפוש שהערך משקף"?
- לרוב, נשתמש בערך מהטבלה עבור מצב רק אם עומק החיפוש שהערך משקף => מהעומק שנותר בקריאה הנוכחית למינימקס.
 - אחרת, במינימקס לעומק d האסטרטגיה תיקבע על פי ערכי מינימקס מעומקים d
 קטנים מ- d.
 - כדי לקיים את משפט ההבטחה של מינימקס, צריך להשתמש בערך מהטבלה רק אם עומק החיפוש שהערך משקף שווה בדיוק לעומק החיפוש שנותר.



state	depth	value
s	3	75



state	depth	value
s	3	75



state	depth	value
s	3	75

משחקים הסתברותיים



שש-בש – חוקים

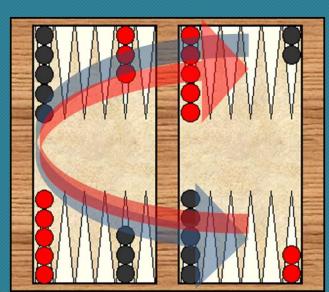
<u>מצב התחלתי</u>: קבוע וידוע מראש.

<u>המטרה</u>: "הוצאת" כל הכלים של השחקן מהלוח

<u>האמצעי</u>: הנעת הכלים עם כיוון השעון.

לאחר שכל הכלים הועברו לרביע האחרון של

שחקן, הוא מתחיל להוציא אותם.



שש-בש

חוץ =

הציעו היוריסטיקה פשוטה עבור משחק השש-בש

נרצה לבטא את המרחק של כלל חיילי שני השחקנים מסוף הלוח.

לצורך כך נמספר את צעדי היחידה מכל נקודה בלוח עד ל"יציאה".

דוגמת חישוב

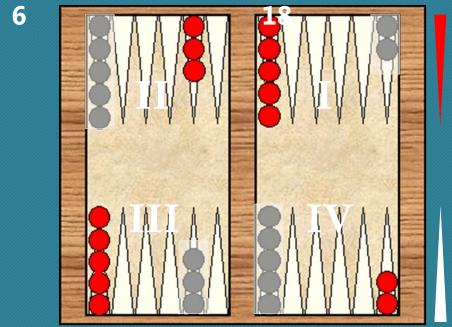
$$5 \cdot 6$$

$$2 \cdot 24$$

$$\Sigma_{Black} = 167$$
 $\Sigma_{Red} = \Sigma_{Black}$

$$h(S_i, B) = \Sigma_R - \Sigma_B = 0$$

12+: 1 2 3 4 5 1 2 3 4 5 6 :+



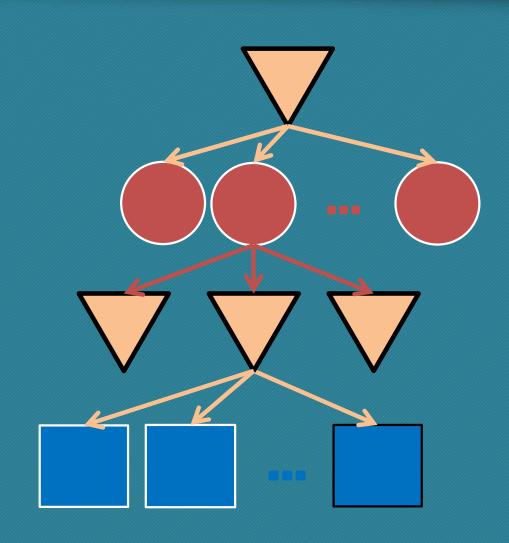
6+: 6 5 4 3 2 6 5 4 3 2 1

נסכם את מרחקי כל חיילי היריב מהיציאה ונחסיר את הסכום המקביל עבור חיילי הסוכן.

שש-בש: איך נייצג את עץ המשחק?

מאיפה מגיעות תוצאות ה<mark>קובייה</mark>?

שש-בש – ייצוג **הקובייה** כסוכן



שש-בש – ייצוג **הקובייה** כסוכן

- <u>מינימקס:</u> האם הגיוני להשתמש בערך **מינימלי** גם על צמתי **קובייה**?
 - יש לנו **ידע** על ה**קובייה**:
 - יש להטלות **התפלגות** ידועה.
- לעומת היריב, הקובייה לא מנסה לנצח אותנו.
- <u>רעיון</u>: נחשב **תוחלת** על ערכי המינימקס של הבנים, לפי **התפלגות** ההטלות.

```
function RB-Expectimax(State, Agent, D):
             if G(State) OR D=0 then return h(State, Agent)
            if Probablistic(State) then
                                                  p \cdot RB-Expectimax(c,Agent,D-1)
                          Return
                                 \langle c,p\rangle\in \overline{Prob}(State)
             Turn ← Turn(State)
                                                DIFF (with RB-Minimax)
             Children ← Succ(State)
            if Turn = Agent then:
                          CurMax \leftarrow -\infty
                          Loop for c in Children
                                       v \leftarrow RB-Expectimax(c, Agent, D-1)
                                       CurMax \leftarrow Max(v, CurMax)
                          Return(CurMax)
            else: (Turm \neq Agent)
                          CurMin ← ∞
                          Loop for c in Children:
                                       v \leftarrow RB-Expectimax(c, Agent, D-1)
                                       CurMin \leftarrow Min(v, CurMin)
                          Return(CurMin)
```

שאלה ממבחן

חורף 2007-8, מועד א

2

א. אילו שינויים נדרשים באלגוריתם RB-Expectimax עבור משחקים הסתברותיים כמו שש-בש כדי שמשפט ההבטחה של המינימקס מוגבל המשאבים יהיה נכון עבורו. נמקו.

RB- האלגוריתם מחשב תוחלת בצמתים הסתברותיים, כלומר סכום משוקלל של ערכי Expectimax לפי ההסתברויות השונות.

משפט ההבטחה מבטיח שלאחר D צעדים נגיע למצב בו הערך היוריסטי הוא לפחות הערך המוחזר.

על מנת להבטיח זאת, צריך לבחור בצמתים ההסתברותיים את הערך הנמוך ביותר במקום התוחלת. כלומר, להתייחס לצמתים ההסתברותיים כצמתי מינימום נוספים.

שאלה ממבחן

חורף 8-2007, מועד א

השוו את התנהגותו של האלגוריתם המעודכן לזו של RB-Expectimax המקורי.

שחקן זה ישחק באופן שמרני (פחדני) כיוון שהוא מניח את המקרה הגרוע עבור הגורמים ההסתברותיים וכך ימנע ממהלכים אשר בהסתברות גבוהה יניבו תוצאות טובות רק בגלל החשש מהמקרה הגרוע והפחות סביר. ככל הנראה השחקן ישחק בצורה פחות טובה מהאלגוריתם המקורי.

משחקי אינפורמציה חלקית

Monte-Carlo אלגוריתם

משחקי אינפורמציה חלקית

- מצב המשחק ידוע רק **חלקית** לשחקן הנוכחי. •
- איך אחשב מה יעשה היריב אם לא ידועים לי את הקלפים שלו?
 - <u>רעיון:</u>
 - **נשלים** את המצב החלקי למצב מלא בכל דרך חוקית
 - **נריץ** אלפא-ביתא על כל מצב מלא כזה
 - נעשה **ממוצע** על כל צעד אפשרי
 - נבחר את **הצעד** עם ה**ממוצע המקסימלי**

משחקי אינפורמציה חלקית

- <u>בעיה?</u> •
- יותר מידי דרכים להשלי<u>ם!</u>
 - <u>• פתרון:</u>
- נדגום רק k אפשרויות, במקום לרוץ על כולם.

Monte-Carlo אלגוריתם