

7. Паралелни алгоритми за графи и търсене

Васил Георгиев



ci.fmi.uni-sofia.bg/



v.georgiev@fmi.uni-sofia.bg

Съдържание

- Представяне и проблеми при графите
- Алгоритми за обхождане и път – последователни и паралелни версии
- Търсене в ширина, в дълбочина – последователни и паралелни версии
- Оптимизиране с α - β minimax търсене

Графи – дефиниции

- графът $G(V, E)$ е двойка крайни множества на върховете (vertexes) и дъгите (edges); дъгата $e \in E$ е двойката $e=(u, v)$ ($u, v \in U$), или наредената двойка $e=\langle u, v \rangle$ – насочен граф
- съседни (adjacent) са върховете, свързани с дъги (и в двата типа графи); N.B. $\exists \langle u, v \rangle \in E \Rightarrow u$ е съседен на v , не и обратното
- път в графа е последователност (наредено множество) от върхове $P=\{v_1, v_2, \dots, v_k\}: \forall (v_i, v_{i+1}) \in E, 1 \leq i \leq k$
- цикъл в граф: път $P=\{v_1, v_2, \dots, v_k\}: v_1 \equiv v_k$; ациклични графи; прост цикъл
- пълен граф: всички върхове са съседни
- свързан граф: съществува път между всяка двойка върхове
- подграф: $G'(V', E') \subseteq G(V, E): V' \subseteq V$ и $E' \subseteq E$; свързан подграф (connected subgraph) – подграф на свързан граф, който запазва свойството свързаност между подмножеството върхове
- свързан компонент: свързан подграф $G^* (V, E' \subseteq E)$ на ненасочения свързан граф $G(V, E)$, за който $|E'| = \min (7.3)$

Свойства в графите

- ✦ дърво: свързан ацикличен граф; с-ва:
 - ✦ $|E| = |V| - 1$
 - ✦ единствен път между всяка двойка върхове
- ✦ маркиран граф $G(V, E, W)$; $W(E) \rightarrow \mathcal{R}$; тегло на граф и тегло на път (суми)
- ✦ двуделен граф: $\exists V_1$ и V_2 : $V_1 \cap V_2 = \emptyset$ и $V_1 \cup V_2 = V$ и $\forall (u, v) \in E \Leftrightarrow (u \in V_k; v \in V - V_k)$ (възможна е бисекция)

Представяне на графите

- за алгоритмични цели графът $G(V, E)$ с $|V| = n$ се представя с матрици или списъци
- матрични форми:
 - матрица на съседство (adjacency matrix): $A_{n \times n}(a_{ij})$: $a_{ij} = \{1 \Leftrightarrow (v_i, v_j) \in E \mid 0\}$; за ненасочените графи A е симетрична (7.5.1)
 - тегловна матрица (weight matrix) за маркираните графи $W_{n \times n}(w_{ij})$: $w_{ij} = \{0 \Leftrightarrow i = j \mid w(i, j) \Leftrightarrow (v_i, v_j) \in E \mid \infty\}$;
 - матрица на свързност ({connectivity | reflexive | transitive closure} matrix) $C_{n \times n}(c_{ij})$: $c_{ij} = \{1 \Leftrightarrow \text{съществува ацикличен път } P_{ij} \mid 0\}$;
- списъчна форма: G се представя с n линейни свързани списъка със съседите на всеки връх – 7.5.2

Проблеми върху графи (с паралелно решение)

- ✦ обхождане
- ✦ минимално покриващо дърво (minimum spanning tree)
- ✦ най-къс път
- ✦ откриване на циклите
- ✦ задачата за търговския пътник



Обхождане

- ✦ прилагат се 3 базови алгоритъма, които имат паралелни версии:
 - ✦ търсене – “в дълбочина” (depth-first) или “в широчина” (breadth-first): избира се произволен възел v и всички негови съседни се маркират с v ; в следващите стъпки итеративно се избира произволен немаркиран възел w и се повтаря първата стъпка за маркиране на съседите; сложност $O(n + m)$ където $|V| = n$ и $|E| = m$
 - ✦ с използване на матрицата на свързване
 - ✦ с разделяне на подграфи

Обхождане чрез матрицата на съседство (transitive closure)

- методът построява матрицата на свързване на графа $C_{n \times n}$, като степенува логически матрицата на съседство $A_{n \times n}$
- по принцип логическото умножение на булеви матрици (каквито са $A_{n \times n}$ и $C_{n \times n}$) представлява операцията (с логическо умножение и събиране!)

$$A_{n \times n} \times B_{n \times n} = C_{n \times n} : c_{ij} = (a_{i1}b_{1j}) + (a_{i2}b_{2j}) + \dots + (a_{in}b_{nj})$$

- първата стъпка на метода е построяване на спомагателна матрица $B_{n \times n}$ която се получава от $A_{n \times n}$ с разполагане на 1 по главния диагонал; тогава $\forall b_{ik} \in B = \{1 \text{ (ако има ацикличен път с дължина 0 или 1 от } v_i \text{ до } v_k) \mid 0\}$
- следващите стъпки са итеративно намиране на продукта B^m ($m < n$), елементите на който отразяват съществуването на ацикличен път между съответните върхове с дължина не по-голяма от m ; – пример 7.8

...Обхождане чрез матрицата на съседство

- всеки ацикличен път между два произволни върха на G е не по-дълъг от броя върхове $n \Rightarrow C = B^{n-1}$; на практика итеративните изчисления са $B, B^2, B^4, \dots, B^m, C$, където $m = (n-1)/2$ алгоритъмът има $\lceil \lg(n-1) \rceil$ итерации от матрични умножения
- когато размера на графа не е по степените на 2, m е най-малката степен на 2, по-голяма от $(n-1)$ – напр. за $A_{7 \times 7}$ $C = B^8$
- следващата стъпка е получаване на матрицата на свързващите компоненти $D_{n \times n}$ от C , където $\forall d_{jk} \in D = \{v_k \text{ (ако } c_{jk}=1) \mid 0\}$ ($0 \leq j, k \leq n-1$) – ред j на D съдържа върховете, към които v_k образува свързан компонент с индекс x , където x е минималния индекс на ненулев d_{jx}
- този метод е удобен за паралелна обработка тъй като се свежда до матрични изчисления с паралелизъм по данни; реда на изчисление е $A \rightarrow B \rightarrow C \rightarrow D$ в четири последователни цикъла за паралелни итерации (последния е за намиране на индекса на компонентите x)
- сложността на умножението на логически матрици е $\lg(n-1)$ итерации - всяка с оценка $O(\lg n)$, което дава обща сложност на алгоритъма $O(\lg^2 n)$

Обхождане чрез разделяне (adjacency matrix partitioning)

- методът се състои в разделяне на матрицата на съседство $A_{n \times n}$ по редове на p части - колкото са обработващите процесори - като процесор P_i обработва подграфа $G_i(V, E_i)$, който се състои от съответните върхове и дъги - 7.10
- обработката на съответния подграф е откриване на неговото покриващо дърво чрез търсене, след което покриващите дървета на подграфите се сливат по двойки
- сливането на две покриващи дървета S_1 и S_2 - които имат най-много $(n-1)$ общи върхове - се извършва като за всяка дъга $(u, v) \in S_1$ се проверява дали върховете ѝ присъстват в S_2 - ако да - S_1 и S_2 се сливат в тези върхове, в противен случай се минава към следващата дъга на S_1
- алгоритъмът се състои главно в стъпка 1: локално търсене на покриващите дървета на подграфите и след това стъпка 2: сливане по двойки

...Обхождане чрез разделяне

- ✦ сложността на стъпка 1 за търсене на покриващото дърво в матрицата на съседство A_i $(n/p) \times n$ на подграфа G_i е $O(n^2/p)$
- ✦ сложността на стъпка 2 за сливане на покриващите дървета по двойки се състои от $\lg p$ сливания с $O(n)$ сложност на всяко от тях, така че общата сложност на тази стъпка е $O(n \lg p)$
- ✦ общата сложност на паралелната версия на алгоритъма е $O((n^2/p) + (n \lg p))$

Път в маркиран граф

- маркиран граф $G(V, E, W)$; $W(E) \rightarrow \mathcal{R}$; тегло на път $W(p) = W(v_1, v_2, \dots, v_k) = \sum_{i=1, k-1} W(v_i, v_{i+1})$; най-къс път
- проблеми:
 - най къс път за двойка върхове
 - най-къс път за направление $d \in E$ от останалите върхове
 - най къс път с начало $s \in E$ до останалите върхове
 - най-къс път между всички двойки върхове - матрица D с най късите пътища - свойство: най-късия път между двойка върхове съдържа най-късите пътища между вложените двойки върхове (“Optimality principle”)
- методи за построяване на D :
 - маркиращ алгоритъм на Dijkstra (greedy метод)
 - алгоритъм на Floyd (динамичен метод)

Маркиращ алгоритъм на Dijkstra

- базира се на временна и крайна двойна маркировка на върховете j според пътищата им до тях от дадено начало s :
 - етикет $d(j)$ = дължината на най-късия път (s, j) , минаващ само през върхове с крайна маркировка
 - етикет $p(j)$ = предшестващия j връх в (s, j)
- алгоритъм:
 - стъпка 1: крайно маркиране на s :
 - $d(s) = 0; p(s) = \emptyset$
 - временно маркиране на останалите върхове j : $d(j) = \infty; p(j) = \emptyset$
 - стъпка 2: ако k е последния връх с крайна маркировка, достижимите от него върхове j с временна маркировка се маркират:
 - $d(j) = \min\{d(j), d(k) + d_{kj}\}$
 - $p(j) = \{k ; (d(j) = d(k) + d_{kj}) \mid p(j)\}$
 - стъпка 3: маркировката на върха с най-малко $d(j)$ става крайна; ако има върхове с временна маркировка \Leftrightarrow стъпка 2;
 - край

Паралелна версия на маркиращ алгоритъм на Dijkstra

$V_p = \{s\}$

forall $v \in (V \setminus V_p)$ do

if (s, v) exists

then $d(v) = w$

else $d(v) = \infty$

endfor

while $(V_p \neq V)$ do

select vertex u : $d(u) = \min\{d(v) \mid v \in (V \setminus V_p)\}$

$V_p = V_p \cup \{u\}$

forall $v \in (V \setminus V_p)$ do

$d(v) = \min\{d(v), d(u) + w_{uv}\}$

endfor

endwhile

➤ $O(n^2)$ - и $O(n^3)$ ако се търсят най-късите за всички двойки възли

Алгоритъм на Floyd за най-къс път между всички върхове

- ✦ базира се на
 - ✦ Optimality principle: $k \in P_{ij}$ ($k, i, j \in V$), ако P_{ij} е най-късия път, тогава и P_{ik} P_{kj} са съответните най-къси пътища и
 - ✦ “триъгълната операция” $w_{ij}(k) = \min\{w_{ij}, w_{ik} + w_{kj}\}$
 $\forall i, j \neq k$
- ✦ за “триъгълната операция” се доказва, че ако се приложи върху всички стойности на тегловната матрица на графа $k=1, 2, \dots, n$, то всички стойности на получената матрица са равни на най-късите пътища
- ✦ алгоритъмът стартира с модификация на тегловната матрица $W^{(0)}$, в която
$$w_{ij}^{(0)} = \min\{w_{ij}, (i, j) \in E \mid \infty, (i, j) \notin E \mid 0, i = j\}$$

...Алгоритъм на Floyd за най-къс път между всички върхове

- ✦ в първата (от n) стъпка $w_{ij} = w_{ij}(1)$ - т.е. триъгълна операция спрямо връх 1 (ако пътя през връх 1 е по-къс от дъгата, той я заменя) - резултат $W^{(1)}$
- ✦ при втората стъпка триъгълната операция се прилага спрямо $W^{(1)}$ и възел 2: $w_{ij}(2) = \min\{w_{ij}^{(1)}, w_{i2}^{(1)} + w_{2j}^{(1)}\}$ (т.е. най-къс път само през върхове 1 и 2 - ако съществува такъв) - резултат $W^{(2)}$
- ✦ рекурентно: $w_{ij}^{(k)} = \min\{w_{ij}, k = 0 \mid \min\{w_{ij}^{(k-1)}, w_{ik}^{(k-1)} + w_{kj}^{(k-1)}\}, 0 < k \leq n-1 \}$
- ✦ най-късите пътища между всички върхове се намират след n -тата стъпка с резултат $W^{(n)}$
- ✦ на практика търсената $D = W^{(m)}$ където $m = \lceil \lg(n-1) \rceil$ - т.е. за $n=7$ $m=3$ като матриците по степените на 2 се получават чрез стандартно умножение

Последователна версия на алгоритъма на Floyd

- ✦ състои се от n матрични итерации, всяка с n^2 проверки, така че сложността е кубична - т.е. същия резултат както n пъти изпълнение на алгоритъма на Dijkstra; на практика обаче тази програма е с по-бързо изпълнение на отделните цикли и като цяло с по-кратък код

- ✦ псевдокод:

```
array D[n, n], W[n, n]
```

```
for i, j = (1, 2, ..., n) D[n, n] ← W[n, n]
```

```
for k = (1, 2, ..., n)
```

```
  for i = (1, 2, ..., n)
```

```
    for j = (1, 2, ..., n)
```

```
      D[i, j] ← min{D[i, j], (D[i, k] + D[k, j])}
```

```
return D
```


Паралелна версия на алгоритъма на Floyd

- версия за изпълнение от $p = n^2$ процесора, [логически] свързани в двумерна мрежа като процесор P_{ij} изчислява последователно $w_{ij}^{(k)}$ (от стойностите на $w_{ij}^{(k-1)}$, $w_{ik}^{(k-1)}$ и $w_{kj}^{(k-1)}$) за $0 < k \leq n-1$
- броят на последователните итерации е $\lceil \lg n \rceil$
- псевдокод (междинните резултати T е необходимо да се получат предварително, за да се избегне конфликтно четене и запис с последния израз):

```
array D[n, n], W[n, n], T[n, n]
```

```
forall i, j = (1, 2, ..., n) in parallel do D[n, n]  $\leftarrow$  W[n, n]
```

```
repeat  $\lceil \lg n \rceil$  times
```

```
  forall i, j, x = (1, 2, ..., n) in parallel do
```

```
    T[i, x, j]  $\leftarrow$  D[i, x] + D[x, j]
```

```
  forall i, j = (1, 2, ..., n) in parallel do
```

```
    D[i, j]  $\leftarrow$  min{D[i, j], T[i, 1, j], T[i, 2, j], ..., T[i, n, j]}
```

```
return D
```


Паралелна версия на алгоритъма на Floyd

- версия за изпълнение от $p = n^2$ процесора, [логически] свързани в двумерна мрежа като процесор P_{ij} изчислява последователно $w_{ij}^{(k)}$ (от стойностите на $w_{ij}^{(k-1)}$, $w_{ik}^{(k-1)}$ и $w_{kj}^{(k-1)}$) за $0 < k \leq n-1$
- броят на последователните итерации е $\lceil \lg n \rceil$
- псевдокод (междинните резултати T е необходимо да се получат предварително, за да се избегне конфликтно четене и запис с последния израз):

```
array D[n, n], W[n, n], T[n, n]
```

```
forall i, j = (1, 2, ..., n) in parallel do D[n, n]  $\leftarrow$  W[n, n]
```

```
repeat  $\lceil \lg n \rceil$  times
```

```
  forall i, j, x = (1, 2, ..., n) in parallel do
```

```
    T[i, x, j]  $\leftarrow$  D[i, x] + D[x, j]
```

```
  forall i, j = (1, 2, ..., n) in parallel do
```

```
    D[i, j]  $\leftarrow$  min{D[i, j], T[i, 1, j], T[i, 2, j], ..., T[i, n, j]}
```

```
return D
```

...Паралелна версия на алгоритъма на Floyd

- на k -тата итерация алгоритъмът проверява за нов път от i до j , минаващ през повече от 2^{k-1} върха и през по-малко от 2^k върха, който да е “по-къс” от текущия най-къс път, и ако такъв връх е x , дължината се записва в T
- в последния израз разделянето на контекста по процесори избягва конфликта между новите и старите стойности в D



Задачи за търсене

- задачите за търсене са много широк клас и произтичат от разнообразни приложни области – най-често с представяне на проблемната област в термини от теорията на графите – и само сравнително неголяма част от тези алгоритми могат да се обработят на последователни архитектури за приемливо време
- търсенето се осъществява в различни структури данни – в зависимост от приложната област – поради което съществен е метода на търсене, който пряко произтича от обработваната структура (най-често в графи и дървета)
- основни методи:
 - търсене с разделяне (divide and conquer)
 - търсене в дълбочина (depth-first search, DFS)
 - търсене в ширина (breadth-first search, BFS)
 - оптимално (хибридно, евристично) търсене (best-first search)
 - търсене с разклоняване (branch and bound, BB)
 - оптимизиране – търсене на оптимуми (alpha-beta minimax search)

Търсене с разделяне в сортиран списък

- последователно търсене с двоично разделяне - псевдокод:

```
location(index low, index high, x)      {  
    middle =  $\lfloor (low + high)/2 \rfloor$   
    if (x == Elements[middle]) return middle  
    else if (x < Elements[middle]) return location(low, middle - 1, x)  
    else return location(middle + 1, high, x) }  
}
```

- последователно търсене с многократно разделяне, при което всяка подобласт се решава рекурсивно в общата последователност - псевдокод:

```
Procedure Divide&Conquer(Input, Output)  
    Divide(Input, Input1, Input2, ..., InputM)  
    for i = 1, M do  
        Divide&Conquer(Inputi, Outputi)  
    endfor  
    Combine(Output1, ..., OutputM, Output)  
End    Divide&Conquer
```


Паралелни версии на търсене с разделяне в сортиран списък

- при мултикомпютрите се изгражда логическо дърво от процеси/процесори, което съответства на дървото за търсене; напр. върху процесорен хиперкуб е необходима предварителна фаза на картиране (mapping) така че да се минимизират междупроцесните комуникации (по дължина респ. време)
- при мултипроцесорите наличието на обща памет улеснява достъпа към областите на подпроблемите

Пример за паралелно търсене с разделяне

- n мерен вектор от сортирани елементи $S = \{E_1, E_2, \dots, E_n\}$ се претърсва за стойност x от p -процесорна архитектура с обща памет ($p < n$)
- S се разделя на подвектори и всеки процесор P_i обработва последователните елементи $\{E_{n(i-1)/p+1}, E_{n(i-1)/p+2}, \dots, E_{in/p}\}$ като прочита x в CR режим и ако за P_k $E_{n(k-1)/p+1} \leq x \leq E_{kn/p}$ - тогава се търси локално j : $x = E_{n(k-1)/p+j}$, резултатът е $\text{output} = (k-1)n/p + j$
- псевдокод:

```
Procedure Parallel_Divide&Conquer(Input, Output)
```

```
  Divide(Input, Input1, Input2, ..., Input_p)
```

```
  for i = 1, p do in parallel
```

```
    Parallel_Divide&Conquer(Input_i, Output_i)
```

```
  endfor
```

```
  Combine(Output1, ..., Output_p, Output)
```

```
End   Parallel_Divide&Conquer
```

Търсене в дълбочина

- ✦ по същество това са алгоритми за обхождане на графи (подобно на алгоритмите за покриващо дърво) – проверява се дървовидна структура за дадена стойност на атрибут на някой/и от върховете (и евентуално неговата позиция)
- ✦ за целта графите се представят със списък на съседство
- ✦ специфично за търсенето в дълбочина е, че обхождането на списъците продължава до намиране на връх, чиито съседи (елементите от неговия списък на съседство) са били вече проверени; след това с връщане назад на минимално разстояние обхождането продължава в нова посока (неизследвания връх)
- ✦ пример: ако сме стартирали от връх v и сме регистрирали дъгата (v, w) където w е непосетен, в следващата стъпка стартираме рекурсивно с w
- ✦ обратно – ако в горния сценарий w е вече посетен, не се преминава към следваща рекурсия и v остава връха, по чиито дъги се търси друг непосетен връх – т.е. именно проверката на върховете е в нарастваща дълбочина на дървото
- ✦ за удобство се приема конвенцията търсенето в наследниците (съседите) на даден връх да става отляво надясно; всеки проверен връх получава етикет-индекс DFI с реда му в последователността от проверки (в рамките на графа – не само в съответния клон)

Търсене в дълбочина – процедура

- параметър на процедурата е свързан граф, зададен със списък на съседство и стартов възел v , а резултат - индексите на върховете му (стартирайки с $v = 1$) - 7.26

- псевдокод:

```
Procedure DepthFirst(A)
```

```
    mark every vertex unvisited
```

```
     $i = 1$ 
```

```
    DepthFirstSearch( $v$ )
```

```
Procedure DepthFirstSearch( $v$ )
```

```
    mark  $v$   $i$ 
```

```
    for (each  $w$  adjacent to  $v$ ) do
```

```
        if ( $w$  unvisited) DepthFirstSearch( $w$ )
```

```
         $i++$ 
```

```
    endif
```

```
endfor
```

```
End    DepthFirstSearch
```

```
End    DepthFirst
```

- сложност на последователния алгоритъм: n индексирания и m проверки $O(n + m)$ - мощностите на V и E

Паралелно търсене в дълбочина

- DFS алгоритъмът е последователен по природа, за паралелно търсене е необходимо да се изследва матрицата на съседство (вместо списъка на съседство) и се въвежда списък на немаркираните съседни – $U(v)$ – подмножество на списъка на съседите на v , ако възел w бъде посетен и маркиран, той се изключва от $U(v)$ (както и от всички списъци на немаркирани съседни, в които присъства)
- резултатът е във формата на два списъка – на дъгите и на клоните – като списъка дъги $ARC_LIST(v)$ е всъщност списък на съседните върхове на v , а

Търсене в ширина

- ✦ търсене в ширина стартира от начален възел (корен) и проверява всички върхове на разстояние една дъга от него, след това – на две дъги и т.н. до проверка на всички върхове – на практика се построява минималното покриващо дърво (в немаркиран граф/дърво пътя/клона се измерва в брой дъги)
- ✦ отново конвенцията за проверка е отляво надясно и всеки проверен връх получава етикет-индекс BFI с реда му в последователността от проверки (в рамките на графа – не само в съответното ниво-дистанция от корена) – резултата е дърво, маркирано с индексите BFI (7.28)
- ✦ процедурата се базира на образуване на опашка от проверените съседи на текущия корен, върховете в която след това стават корени за търсенето на следващото ниво:

Търсене в ширина – процедура

Procedure BreadthFirstSearch

mark every vertex unvisited

initialize Queue with start vertex v

$i = 1$ /* BFI

while (Queue not empty) do

remove the top q of Queue /* v in the beginning

for each vertex w adjacent to q

if (w unvisited) then

mark $w = i$

$i++$

place w in the bottom of Queue

endif

endfor

endwhile

End

- сложността на последователния BFS е като на DFS (но с по-добри възможности за паралелна имплементация): n индексирания и m проверки $O(n + m)$ - мощностите на V и E
- прилагат се два подхода за паралелно BFS:
 - търсене по върхове (vertex-by-vertex BFS, VPBFS)
 - търсене по нива (level-by-level BFS, LPBFS)

Паралелно търсене в ширина – вариант VPBFS

- ОТНОВО се използва списъци на немаркираните съседни $U(i)$ ($1 \leq i \leq n$), матричен списък на съседството $ALM_{n \times (n-1)}$ и вектор на валентността (end-marker vector) $EM_{1 \times n}$

```
Procedure ParallelBreadthFirstSearch_VP(ALM, EM, U)
  mark all vertices "unvisited"
  v ← start vertex
  mark v "visited"
  instruct processor(i) where  $1 \leq i \leq k$  /* k-node system
    for j = 1 to k do
      if  $(k*(j-1)+1) \leq EM(v)$ 
        delete v from  $U(ALM(v, k*(j-1)+1))$ 
      endif
    endfor
  endinstruct
  initialize Queue with v
  while (Queue not empty) do
    extract v from Queue
    for each  $w \in U(v)$  do
      mark w visited
      instruct processor(i) where  $1 \leq i \leq k$ 
        for j = 1 to k do
          if  $(k*(j-1)+1) \leq EM(v)$  then
            delete w from  $U(ALM(w, k*(j-1)+1))$ 
          endif
        endfor
      endinstruct
      add w to Queue
    endfor
  endwhile
endfor
```

End

Оптимизиране

- това е клас от задачи за търсене на оптимум на дискретни функции напр. при търсене на най-добър ход в игра (с противник)
- прилага се метода на α - β minimax търсене с изчерпателна проверка на всички възможни ходове (представени с върхове в дърво) и използване на връщане-назад; метода е от класа на ограниченото търсене в дълбочина с функция-критерий, която оценява възможните наследници на текущия връх
- най-добрата от оценките на наследниците се присвоява на родителя, избира се съответния наследник и респективно се оценяват неговите наследници (максимизиране) – 7.31.1
- търсенето в сценария на игра (неизвестен ход на противника) трябва да отчита не само оптималния ход (т.е. достижимо състояние) на фазата максимизиране, но и оценките на следващите достижими състояния, поради което при \square - \square minimax към родителя се предават също “най-малко лошите” оценки на различните наследници от всяка негова дъга (фаза минимизиране) – (7.31.2)

α - β minimax оптимизиращата стратегия

- α - β minimax оптимизиращата стратегия е рекурсия със следните атрибути:
 - генератор на ходове – функция, която връща списък на достижимите състояния за всеки играч
 - играч – може да бъде в позиция maximizer («играч») или minimizer («противник»)
 - функция-критерий – стойностите ѝ се наричат статични оценки
 - критерий за край – индикатор за край (пределна дълбочина) на рекурсията – при който се избира (по функцията-критерий) оптималния ход при върха-родител; такива критерии обикновено са пределна дълбочина в брой нива или «игрално време»

α - β евристичен критерий

- при α - β minimax оптимизирането се прилага евристича функция-критерий (α - β pruning) за ограничаване на търсенето
- стойността α е долната граница на оценката, която може да получи върха без да бъде отхвърлен; респ. β е горната граница (която може и да не бъде максималната оценка)
- правилата за контрол на търсенето чрез тези евристични параметри са:
 - търсенето не продължава след връх, за който играча (maximizer) получава α -оценка, не по-малка от β -оценката на противника (minimizer)
 - търсенето не продължава след връх, за който противника получава β -оценка, по-голяма от α -оценката на играча
- с помощта на такава функция се прочиства дървото на достижимите състояния от решения, които не могат да бъдат оптимални (но които съгласно “чистата” minimax стратегия подлежат на изследване) – т.е. на фазата максимизиране се премахват от разглеждане ходове, за които се установи че оценката ще е под текущия праг и на фаза минимизиране – при оценки над прага (пример 7.33)

Паралелно α - β minimax оптимизиране

- този клас паралелни алгоритми обикновено има ниски стойности на насищане на ускорението (т.е. ниско ниво на паралелизма)
- паралелната обработка се базира на следните подходи:
 - паралелна генерация на ходовете и изчисляване на статичните оценки
 - паралелно търсене (обхождане)
- паралелната генерация и статични оценки има сравнително по-ниска линейност от паралелното търсене
- при паралелното търсене се разделя дървото T на клонове – BFS подход; в някои версии за по-големи системи се допуска и разделяне на заданието по нива при което процесорите се организират в логическо дърво