

Arhitecturi pentru procesare paralelă

Prof.dr.ing. Gheorghe DODESCU,
Catedra de Informatică Economică, A.S.E., București

Conceptul de sistem de calcul, constând din mai multe procesoare care lucrează în paralel pe diferite probleme sau asupra diferitelor părți ale aceleiași probleme, nu este nou. Aspecte privind mașinile pentru calcul în paralel se regăsesc în literatura de specialitate din anul 1950. După această perioadă și până în prezent s-au făcut eforturi în cercetare pentru înțelegerea și implementarea conceptului de procesare paralelă. În ultimii ani există sute de proiecte în lume implicând diferite arhitecturi paralele pentru diferite tipuri de aplicații.

Cuvinte cheie: granularitate, paralelism, pipeline, SISD, SIMD, MISD, MIMD.

Introducere

O caracteristică fundamentală a unui sistem de procesare paralelă este "granularitatea". Prin granularitate se înțelege dimensiunea unității de lucru alocate la procesare. Astfel de unități de lucru determină la rândul lor dimensiunea procesoarelor unei mașini și numărul acestora. Există o legătură între dimensiunea unităților de lucru și numărul procesoarelor. Paralelismul este clasificat în mare astfel:

- **Paralelism cu granulă grosieră** ("coarse-grain") care implică procese de calcul din nivelul exterior programului de control (astfel ca un ciclu iterativ al unui program); paralelismul implică un număr redus de procesoare mari și complexe. Exemple de calculatoare pentru acest tip de paralelism: Cray 2 și Cray X-MP, fiecare din ele cu patru procesoare și sistemele ETA cu opt procesoare; super sisteme care costă circa 10 milioane de dolari, au o putere de calcul 100-1000 milioane operații/sec în virgulă mobilă (MFLOPS). În acest tip de paralelism este, de obicei, folosită descompunerea unei probleme în task-uri, care necesită să comunice între ele numai temporar.

- **Paralelism cu granulă fină** ("fine-grain"), care implică o unitate de lucru ce se execută de către o singură instrucțiune, cum ar fi evaluarea unei expresii

sau chiar o singură operație logică sau aritmetică. Un astfel de paralelism implică un număr mare de procesoare, mici și simple. Paralelismul cu granulă fină se poate întâlni în sisteme cu mii de procesoare simple, ca: Connection Machin of Thinking Machines Corporation, STARAN și sistemele MPP Good-year Aerospace și în VLIW (Very Long Instruction Word) care au arhitecturi cu zeci de procesoare. În cadrul acestei arhitecturii, task-urile ce pot fi executate independent în fiecare procesor sunt de dimensiune redusă și comunicația între procesoare poate domina volumul de lucru. De aceea obținerea unei eficiențe superioare este dificilă. Pentru o aplicație dată, numărul de procesoare care trebuie utilizate eficient depinde de paralelismul intrinsec dintre aplicație și dimensiunea problemei.

- **Paralelism cu granulă-medie** ("medium-grain") conține un domeniu limitat relativ la configurație, putere de calcul și cost. Ea este o posibilitate intermediară între cele două tipuri de paralelism discutate anterior. Majoritatea sistemelor de procesare paralelă existente pe piață pot fi considerate medii, folosind microprocesoare puternice dar ieftine, ca: National Semiconductor's seria 3200, sistemele Motorola, MC68.000 și M88.000, Intel 80.286 și 80.386. Exemple de astfel de sisteme includ Encore Computer's busbased Multimax,

BBN's Butterfly și Intel's și PSC hypercube. Conceptele de bază pentru arhitecturile de procesare paralelă care

au fost propuse și sunt comercializate sau investigate într-o serie de studii și proiecte sunt prezentate în fig.1.

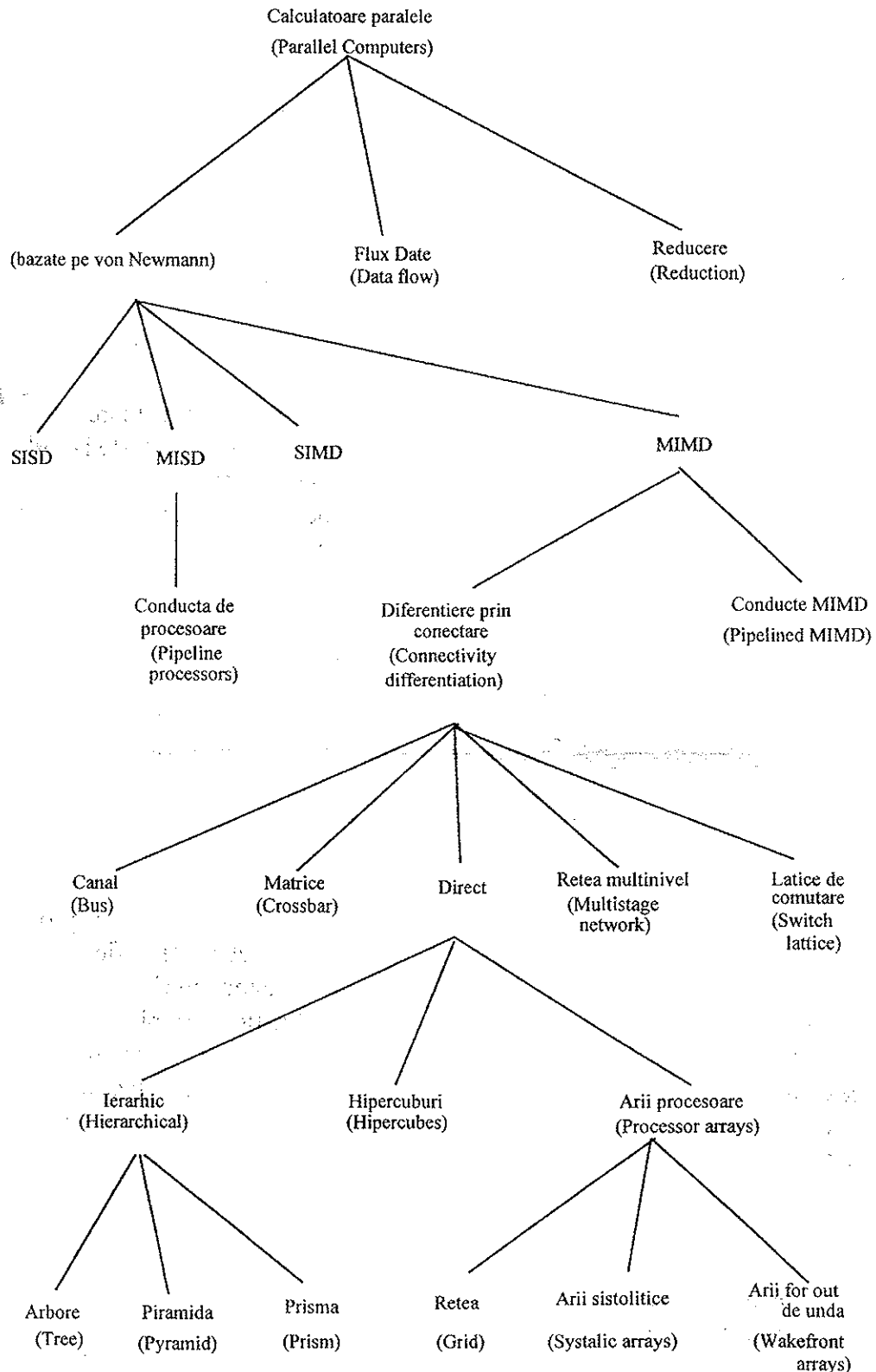


Fig.1. Principalele tipuri de arhitecturi pentru procesarea paralelă

Conceptul **von Neumann** (uneori referit contra-comandă) pentru procesarea paralelă constă din interconectarea a două sau mai multe monoprocesoare de tip Neumann într-o varietate de configurații. Conceptul "**data flow**" (uneori referit "data driver" - control date) are la bază modul de execuție a instrucțiunilor programului în ordinea în care operanzii aferenți sunt gata, în loc de execuția secvenței dictate de ordinea instrucțiunilor din program, ca în conceptul von Neumann.

Conceptul "**reduction**" (referit uneori "demand-driver" - comanda la cerere) constă din execuția instrucțiunilor când rezultatele sunt necesare pentru alte calcule. Programele sunt privite ca o colecție de aplicații și execuția de bază se realizează prin reducerea succesivă a aplicațiilor cele mai interioare, conform cu semantica operatorilor lor până când nu mai sunt aplicații. Calculele sunt executate numai când sunt necesare și nu oricând operanzii lor sunt gata, ca în "**data flow**". În conceptul hibrid, procesoarele, în loc de a lucra pe orice instrucțiune care este gata de execuție (ca în data flow), vor lucra la început pe instrucțiunile solicitate de ele dacă operanzii corespunzători sunt gata. Dacă operanzii nu sunt la dispoziție, procesoarele îi vor cere de la alte procesoare care lucrează pe entități cu prioritate redusă (calcule data flow).

O dată cu dezvoltarea calculatoarelor un număr din ce în ce mai mare de operații elementare au fost executate prin suprapunere în timp. În cadrul celei de a treia generații de calculatoare au fost adăugate n UAL (unități aritmetico logice) capabile să lucreze în paralel cu unitatea centrală. De asemenea, în a treia generație a fost implementat conceptul de lucru în conductă "**pipeline**". O conductă de calculatoare este analoagă cu o linie de asamblare într-o fabrică de automobile. Operația calculatorului este divizată în n etape, în fiecare etapă se execută

o operație elementară asupra unui set de operanzi.

Un set de operanzi intră în etapa E_1 se execută o operație elementară asupra lor și rezultatul este transmis etapei E_2 unde se execută o altă operație asupra lor, iar rezultatul este transmis etapei E_3 ș.a.m.d. până când rezultatul final se obține după etapa E_n la $/E$. Toate cele n etape se pot executa simultan, astfel n etape într-o conductă ("pipeline") pot opera pe o secvență de n seturi de operanzi, în același timp. Când primele seturi de operanzi de $I/$ sunt în etapa E_1 a conductei, celelalte $n-1$ etape sunt libere în așteptare. La sfârșit, când ultimul set de operanzi (rezultate) părăsește etapa E_n la $/E$, primele $n-1$ etape ale conductei sunt libere și în așteptare. De aici rezultă că prelucrarea în "**pipeline**" este eficientă pentru o secvență mare de operanzi sau pentru operanzi de tip vectori cu dimensiuni foarte mari. Datorită acestui fapt procesoarele din conductă sunt adesea numite procesoare-vector. Există o serie de căi pentru execuția concurentă a operațiilor pe calculatoare digitale. Posibilitatea extinderii apare chiar atunci când proiectantul plasează mai multe procesoare în cadrul sistemului. Conceptul de "**prelucrare paralelă**" se poate defini ca metodă de organizare a operațiilor într-un sistem de calcul, astfel încât să se poată executa n operații concurente (simultan), $n > 2$.

Termenul de procesare paralelă este general și cunoaște foarte multe metode de implementare. În literatură există o mare gamă de metode de clasificare a procesării paralele, dar metoda cea mai acceptată este dată de Flynn ("Flynn classification"). În prezent metoda Flynn utilizează următoarele concepte:

- **Pr**, un procesor care conține o unitate aritmetico-logică și circuitele logice adiționale;
- **UC**, unitate de control, care controlează **Pr** și alte subsisteme, prin transmite-

rea unor semnale logice de control, adică instrucțiuni;

-**MP**, memoria principală divizată într-un număr de module;

-**ML**, memoria locală, de obicei asociată cu un Pr specific;

-**I**, instrucțiuni (semnale de control) sau secvență (stream);

-**D**, secvență de date (sau stream);

-**P**, un procesor complet, Unitate Centrală, care conține unitatea de control (UC) și Unitatea Aritmetico-Logică (UAL).

Sistemele de procesare paralelă care au la bază principiul von Neumann sunt calificate conform modului în care procesează stimpurile de instrucțiuni și date. Clasificare Flynn recunoaște patru tipuri de sisteme de bază.

O singură instrucțiune, o singură entitate de dată

(SISD - Single Instruction Single Data)

Sistemul este monoprosesor, el reprezintă o arhitectură clasică von Neumann cu nici un fel de paralelism (IBM 701). Totuși se pot exemplifica anumite sisteme mai sofisticate unde au fost implementate anumite elemente de paralelism, cum ar fi unitați funcționale multiple (IBM 360/91, CDC 6600, CYBER 205) respectiv conducte (UA x 8600) sau ambele.

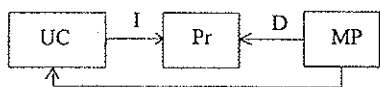


Fig.2. SISD

În acest caz calculatoarele sunt von Neumann tradiționale (monoprosesor), dar printr-o extindere adecvată a conceptului de microprogramare orizontală, este posibilă interconectarea a n monoprosesoare și controlul lor simultan, respectiv sincron, cu ajutorul unui cuvânt

instrucțiune lung (VLIW - Very Long Instruction Word). Aparent calculatorul are paralelism prin SO deoarece suportă task-uri multiple.

O instrucțiune și date multiple

(SIMD - Single Instruction Multiple Data)

Sistemul conține n procesoare care execută simultan aceleași instrucțiuni transmise de UC în stimpuri de instrucțiuni. Fiecare instrucțiune se execută pe un set de date diferite transmise la fiecare procesor Pr_i sau sub forma unui stream de date D_i din memoria locală ML_i , cu $i = 1, 2, \dots, n$. Rezultatele sunt memorate temporar în ML_i . Există un bus bidirecțional (bus interconnection) între MP și ML_i . Programul este memorat în MP și transmis la UC. Un astfel de sistem se mai numește și arie de procesoare ("Array Processor"). Hardware-ul este constituit dintr-o arie de procesoare Pr_i .

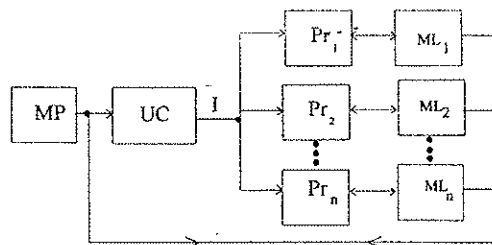


Fig.3. SIMD

Exemple de sisteme SIMD: ILLIAC, BSP și MPP. Inițial această paradigmă de prelucrare pare restrictivă, dar este foarte bine folosită pentru calcule paralele cu masive (vectori, matrice). Aceste structuri se găsesc în multe aplicații ingineresti, cum ar fi: prelucrarea imaginilor, simularea particulelor, metoda elementului finit. De exemplu, pentru calculul graficului temperaturii într-un apartament, se folosește ecuația lui Laplace în două dimensiuni. Această aplicație în urma discreditării conduce la un sistem linear $AX=B$ cu 10^3 necunoscute, funcție de pasul de discretizare introdus și de condițiile inițiale. În acest caz pentru rezolvare trebuie calculată

matricea inversă A^{-1} , operație care implică același fel de calcule asupra unor date diferite. În concluzie, paradigma (modelul) SIMD este foarte bună pentru această aplicație. Fiecare soluție a sistemului $AX=B$ este doar aproximativă, dar repetând execuția modelului $AX=B$ (sub diverse condiții) se realizează o convergență către soluția finală.

De asemenea, există calcule SPMD (Single Program Multiple Data). De fapt SPMD nu este o paradigmă hardware, mai mult el este software echivalent la SIMD. În cazul SPMD se rulează același program dar cu date diferite. Datorită faptului că programul se execută pe date diferite, există posibilitatea ca anumite ramuri ale programului să fie la fel și rezultă un paralelism asincron. SPMD este considerat ca un paralelism trivial dar este frecvent întâlnit în activitatea practică. SPMD diferă de SIMD pentru că procesele sunt sincrone numai la începutul și sfârșitul procedurii sau a secțiunii de cod care este duplicată pentru toate procesoarele. Procesoarele execută asincron, în interior, fiecare procedură (sau secțiuni identice de cod), obținând o pseudo operare SIMD.

Multiple instrucțiuni, o singură entitate de dată

(MISD - Multiple Instruction Single Data)

În această arhitectură, în orice moment considerat, instrucțiunile consecutive ale unui program se găsesc în diferite stadii de execuție prin avansarea în cadrul unei conducte a unităților funcționale, câte o funcție la un moment dat. O secvență de date (D_i) este transmisă la un set de procesoare (Pr_i), fiecare procesor fiind controlat de o unitate de control (UC_{0i}) și execută o secvență diferită de instrucțiuni. Această arhitectură seamănă cu o structură conductă. Diferența fiind că o structură în conductă aparține la aceeași UC și este controlată de o asingură unitate de control (UC_0).

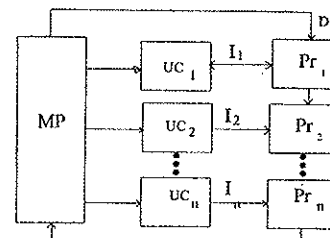


Fig.4. MISD

Instrucțiuni multiple, date multiple

(MIMD - Multiple Instruction Multiple Data)

Arhitectura execută în mod simultan diferite seturi de instrucțiuni pe diverse seturi de date. Arhitectura MIMD conține n procesoare care execută simultan diferite secvențe de instrucțiuni pe diferite seturi de date. Acest tip de sistem este numit multiprocesor. Arhitectura MIMD poate suporta seturi de instrucțiuni multiple prin conductă sau prin procesoare complet separate. În cazul când există procesoare complet separate, se poate realiza o subclasificare și în funcție de modul în care sunt conectate memoriile și procesoarele.

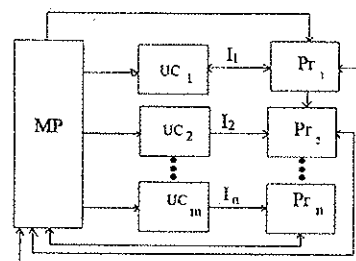


Fig.5. MIMD

În cazul MIMD se pot distinge arhitecturi care utilizează: un bus, legături în matrice (crossbar), rețea cu nivele multiple, laticice de comutație sau conectoare directă între elementele de procesare (procesoare/memorii). Sistemele de procesare paralelă de tip MIMD care utilizează o conectare directă între elemen-

tele de procesare pot fi: hipercuburile, arii de procesare sau cele care au o structură ierarhică. Ariile de procesoare pot fi arii de tip plasă care pot avea un paralelism cu granulă fină ("fine-grain") sau arii celulare, respectiv paralelism cu granulă medie până la granulă mare. Ele sunt caracterizate prin felul în care datele se deplasează pas cu pas, având procesoare care execută operații simple asupra datelor pe care le primesc la fiecare pas. Sistemele MIMD includ: structuri de tip arbore, piramidă și prismă. Exemple de astfel de sisteme: IBM 3090, Cray 2, Alliant FX/8 și HCUBE. Procesoarele execută concurrent programe diferite, folosind diferite seturi de date. În general nu există restricții la selectarea operației. Programul se poate divide în subprograme (processe, task-uri, etc.) care pot fi rulate concurrent pe un număr de procesoare. Este posibil ca în același multiprocesor, anumite procesoare să execute părți ale unui program, în timp ce alte procesoare sunt ocupate cu execuția altui program.

Paradigma MIMD este cel mai general model de paralelism. Sincronizarea este atinsă în mod explicit și local mai mult decât prin mecanismul de sincronizare globală. Modelul este flexibil dar asta înseamnă că software-ul este mult mai sofisticat, deoarece există multe detalii de controlat. Deoarece paradigma **MIMD** este flexibilă există o varietate mare de module de programare care pot ilustra aspectele **MIMD**. Paradigma **MIMD** este utilă când problema de rezolvat oferă task-uri multiple, eterogene și care se pot executa în același timp. De asemenea se preferă ca numărul task-urilor să nu fie cunoscut de la început. În continuare se prezintă o aplicație care ilustrează acest lucru. Presupunem că se cere elementul maxim dintr-un vector $V=(15, 5, 21, 25, 34, 2, 8, 6, 10)$. Funcția Max trebuie să fie implementată pe calculatorul serie comparând cel mai mare element cu fiecare element întâlnit; găsind elemen-

tul maxim dintre două elemente se continuă compararea ș.a.m.d. Această operație implică n comparații unde n = lungimea vectorului. În cazul **MIMD** împărțim lucrul între diverse procesoare. Versiunea paralelă este realizată în două faze (fig.6).

F₁ Primul procesor împarte vectorul în doi subvectori și îi plasează la două procesoare. Fiecare din cele două procesoare fac același lucru; împart subvectorii în două părți și le transmit la alte două procesoare. Acest lucru continuă până când procesoarele finale primesc un subvector cu una sau două componente.

F₂ Procesoarele (exemplu nivelele din arbore) așteaptă pentru un Max local, ele selectează elementul maxim și transmit la procesoarele de la care a primit subvectorul. Această operație se repetă de fiecare procesor până se obține maximum dorit.

Din această prelucrare se observă că:

- a) Fiecare procesor operează independent, afară de faptul când așteaptă (un sincronism ocazional); procesoarele execută lucrări scurte; procesorul care a primit un singur element al vectorului, termină înaintea celui care a primit două elemente; procesoarele pot efectua la un moment dat diferite operații, ca: așteptare, comparare, expediere a rezultatelor.
- b) Se observă că soluția implică un număr necunoscut de task-uri când începe programul de execuție paralelă și deci se utilizează inițial un număr necunoscut de procesoare; nu se cunosc nivelele în cadrul arborelui până când vectorul nu este divizat de un număr de ori până apare una sau două componente la fiecare procesor; desigur nivelele arborelui pot fi cunoscute dacă se cunoaște lungimea n a vectorului, dar în general n nu se cunoaște până nu începe rularea programului.

Acest exemplu evidențiază două trăsături esențiale ale lui **MIMD**: mecanismul de centralizare sau mecanismul de sincronizare globală; generalitatea task-

urilor eterogene operând simultan, chiar dacă se execută operații diferite pe date diferite și în segmente diferite de timp. MIMD este suficient de generală pentru a satisface paradigma reduction/data-flow. De asemenea, SIMD este suficient de acoperitoare, pentru că se poate simula comportarea SIMD prin introduce-

rea unor restricții la MIMD, folosind o programare atentă. În forma complexă o mașină este compusă din procesoare SISD și orice procesor este capabil de a suporta n task-uri de la aplicații diferite în același timp. Într-adevăr, multe sisteme cu memorie partajată și multiprocesoare diferite suportă n task-uri UNIX pe fiecare procesor (exemplu: Sequent și Encore).

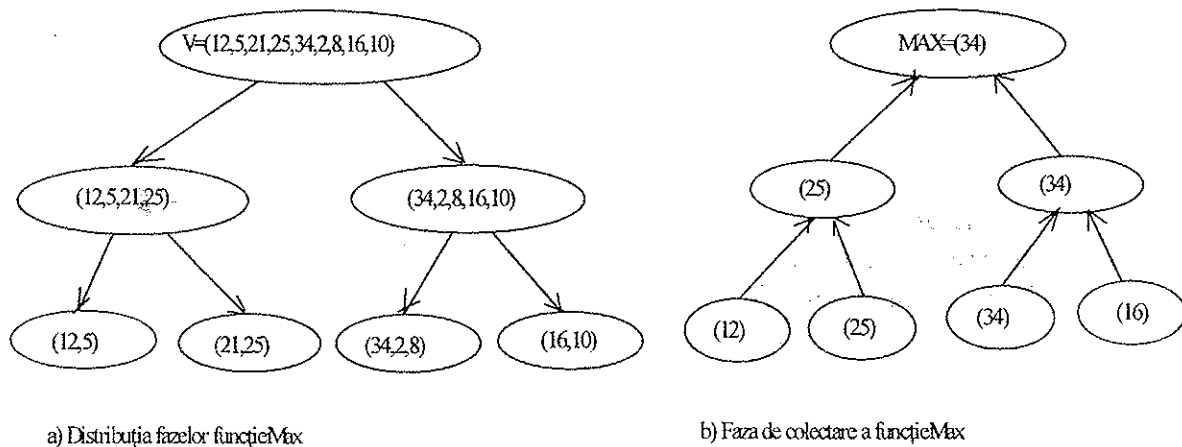


Fig.6. Implementarea funcției Max cu ajutorul paradigmei MIMD

Bibliografie

A.L. DeCegama - *The Technology of parallel processing*, Prentice - Hall International, inc. 1995
 W.W. Wadge - *The data flow programming Language*, New York, Academic Press, 1995

G.F. Plister - *The IBM Research Parallel Processor Prototype (RP3) - Introduction and Architecture*, 1992
 S.Y. Kung - *Warefront Array Processors - Concept to Implementation*, IEEE Computer, July 1989
 D.D. Cripps - *A parallel Graph Reduction Machine*, New York, Springer Verlag, 1989.