

# Computação Paralela<sup>1</sup>

Nivio Ziviani

---

<sup>1</sup>Conjunto de transparências elaborado por Nivio Ziviani e João Caram

# **Computação Paralela**

---

Processo de resolver problemas usando computadores paralelos

## **Processamento Paralelo**

Manipulação concorrente de itens de dados pertencentes a um ou mais processos envolvidos na solução de um único problema.

## **Computador Paralelo**

Computador com múltiplos processadores capaz de realizar processamento paralelo.

---

## Necessidade de Alto Desempenho

---

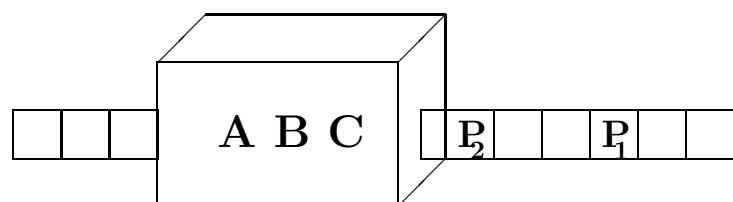
- Previsão de Tempo
  - Atmosfera:
    - Altitude, latitude, longitude
  - Grade tridimensional de  $450\text{km}$  de um lado, por 24 horas:
    - 100 bilhões de operações
    - (Cray 1, 100 Megaflops  $\Rightarrow$  100 minutos)
- Processamento de Imagens
  - 1 figura:  $6000 \times 6000 \text{ pixels}^2 \times 8 \text{ bits} = 288 \text{ MBytes}$
- Aerodinâmica
  - Troca túnel de vento por simulação

---

## Como aumentar concorrência de uma computação?

---

- Paralelismo de dados (“data parallelism”)
  - Uso de múltiplas unidades para aplicar a mesma operação (simultaneamente) a elementos de conjuntos de dados.
- Paralelismo de controle (“control parallelism”) ou “Pipelining”
  - Computação é dividida em estágios ou segmentos
  - Saída de um segmento é entrada para o próximo segmento

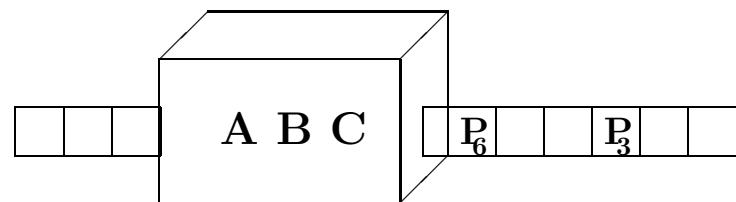
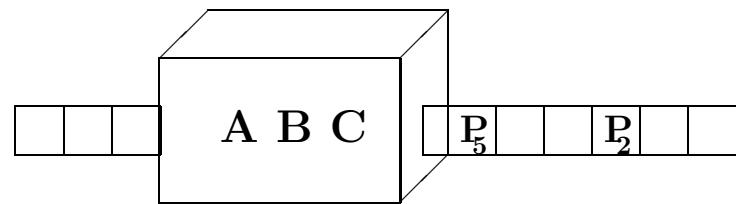
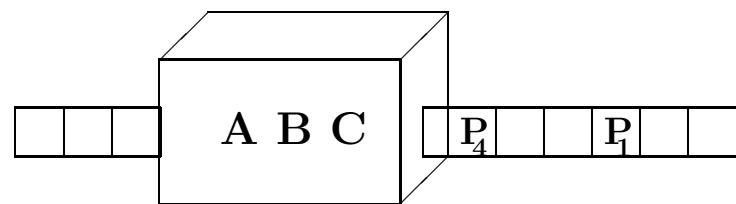


Trabalho em 3 etapas: A, B, C

---

## Paralelismo de Dados

---

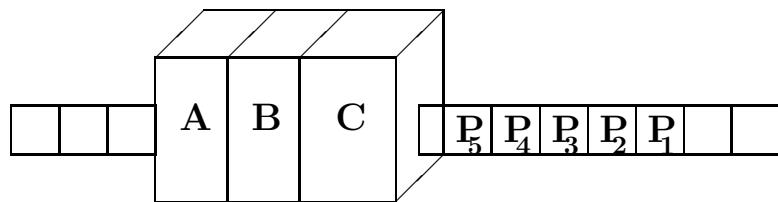


3 produtos a cada 3 unidades de tempo

---

## Paralelismo de Controle

---



“Pipeline” de 3 segmentos

- 3 máquinas separadas
- Cada máquina cuida de uma subtarefa
- Primeiro produto em 3 unidades de tempo
- Produtos seguintes em unidades de tempo subsequentes

## Problemas Reais

---

- Paralelismo de dados
- Paralelismo de controle
- Problema de relações de precedência

**Exemplo:** Jardinagem Rápida LTDA

1. Cortar grama
2. Aparar laterais gramado
3. Limpar jardim
4. Verificar irrigadores

- Paralelismo controle: 1, 2, 3 simultaneamente
- Paralelismo dados: mais de uma pessoa em cada <1,2,3>
- Teste irrigadores: somente após o término de 1, 2, 3

---

## Crivo de Eratóstenes

---

Algoritmo clássico para obter números primos  $\leq n$

2 3 4 5 6 7 8 9 10

- Remove números compostos através dos múltiplos dos primos 2, 3, 5, ...
- Termina quando múltiplos do maior primo  $\leq \sqrt{n}$  é obtido

### Implementação Sequencial

- Arranjo de booleanos
- Inteiro para primo corrente
- Inteiro para controle do anel

Porquê Crivo de Eratóstenes não é útil para testar se um número é primo?

---

## Crivo de Eratóstenes

---

### Implementação Paralela - Paralelismo de Controle

Memória compartilhada:

- Arranjo de booleanos
- Primo corrente

Cada Processador:

- Inteiro para controlar “loop”

Algoritmo:

Todo processador procura próximo primo e marca seus múltiplos

Problemas:

1. Dois processadores podem usar o mesmo primo para percorrer crivo
  - Perda de tempo (não causa erro)
2. Um processador pode marcar múltiplos de um número composto

---

## Crivo de Eratóstenes

---

### Implementação Paralela - Paralelismo de Dados

Algoritmo:

Mesma operação em todos os processadores

- Todos os primos  $\leq \sqrt{n}$  no primeiro processador
- Primeiro processador encontra próximo primo e envia para todos os outros

## Extensibilidade (“Scalability”)

---

### Algoritmo Extensível

Nível de paralelismo cresce linearmente (pelo menos) com o tamanho do problema

### Arquitetura Extensível

Mesmo desempenho por processador na medida que o número de processadores cresce

#### Importância:

Permitem resolver problemas maiores com o mesmo tempo, comprando mais processadores

#### Paralelismo de dados mais extensível que paralelismo de controle:

- Paralelismo de controle: constante, independe do tamanho do problema
- Paralelismo de dados: função crescente do tamanho do problema

## Taxonomia de Flynn para Arquiteturas

---

**SISD:** Single Instruction Single Data  
(Computadores Seriais)

**SIMD:** Single Instruction Multiple Data  
(Varios processadores sincronizados)

**MISD:** Multiple Instruction Single Data  
(Não existem computadores)

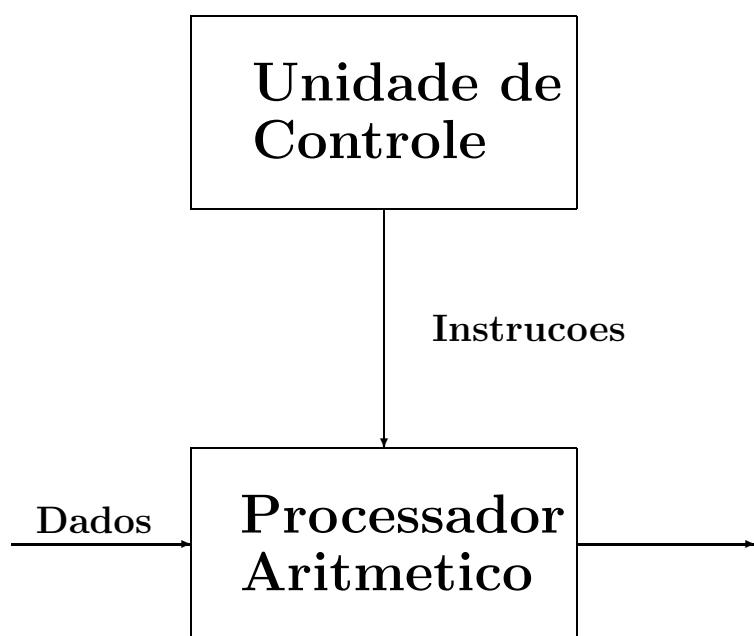
**MIMD:** Multiple Instruction Multiple Data  
(Multiprocessamento com interação entre UCPs)

---

## SISD - Single Instruction Single Data

---

Computador de Von Neuman



## **SIMD - Single Instruction Multiple Data**

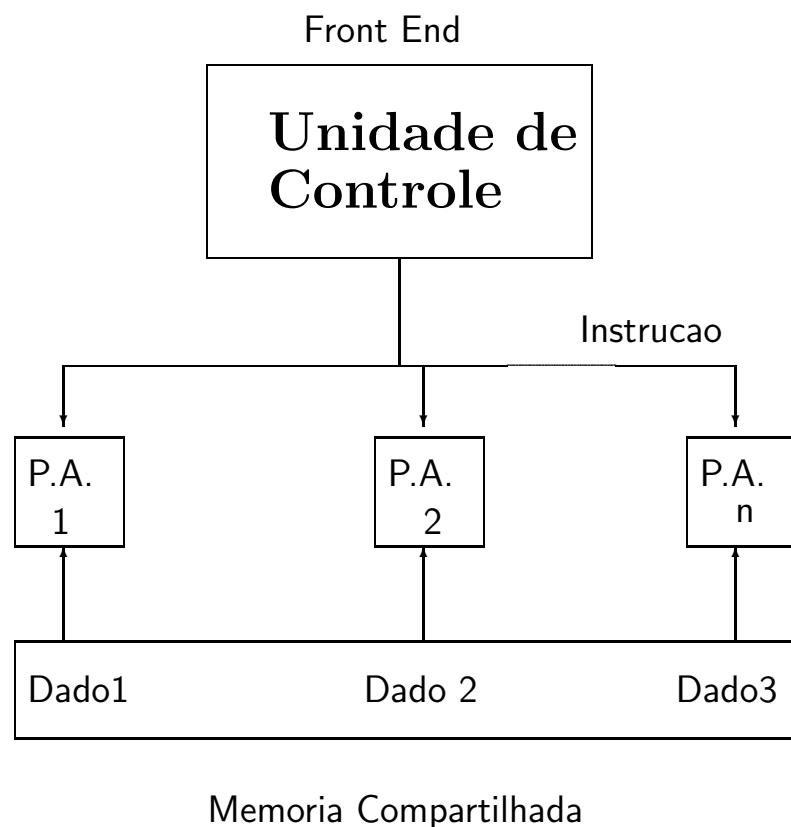
---

Algoritmos SIMD assumem memória global compartilhada, com acesso por qualquer processador a custo constante.

Componentes:

- Unidade de controle
  - Programa (executa parte serial; emite instruções paralelas)
- Memória Global Compartilhada
- Conjunto de RAM's

## SIMD - Single Instruction Multiple Data



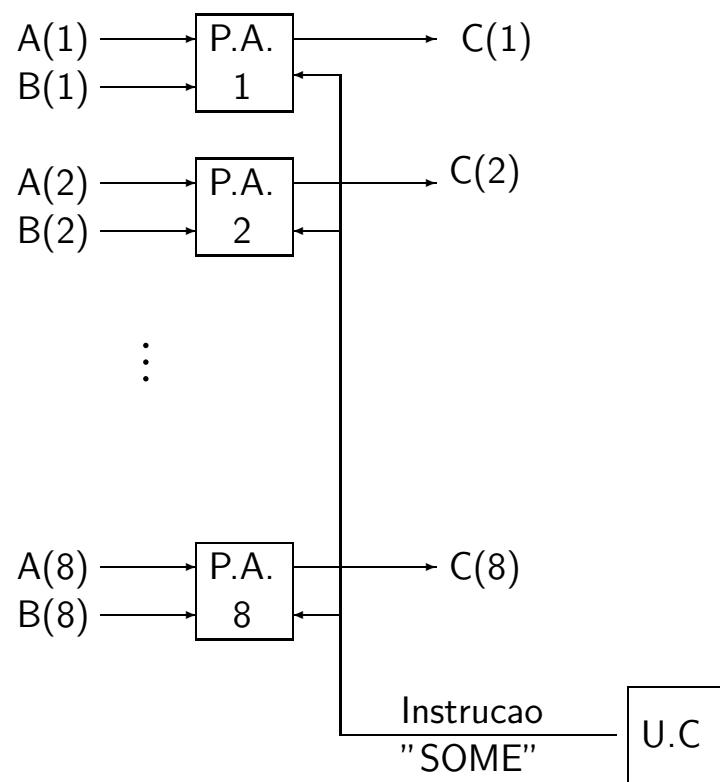
## Exemplo: SIMD

---

Processador Vetorial

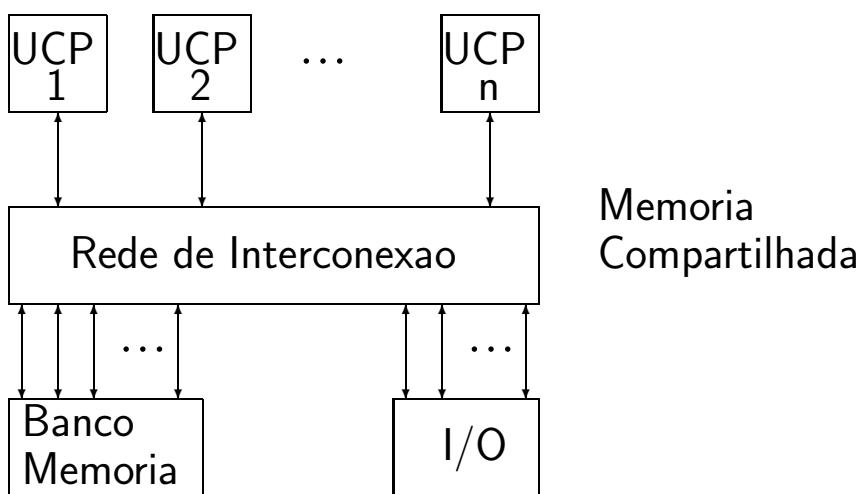
Executa em 1 passo:

$$C(1 : 8) = A(1 : 8) + B(1 : 8)$$

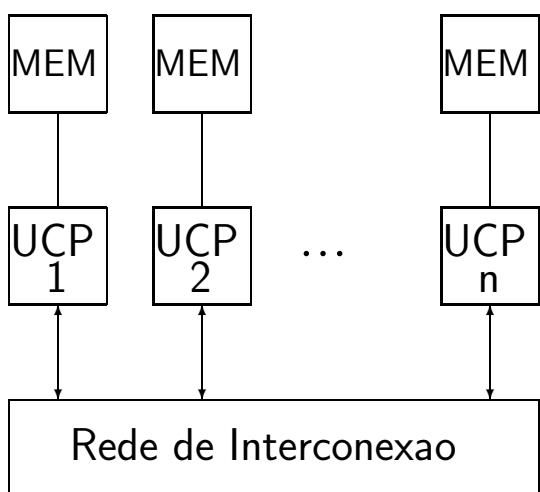


## MIMD - Multiple Instruction Multiple Data

Multiprocessador



Multicomputador



## MIMD - Comunicação Entre Processadores

---

### Multiprocessadores

Característica Principal:

- Memória Compartilhada (através de rede de interconexão centralizada)

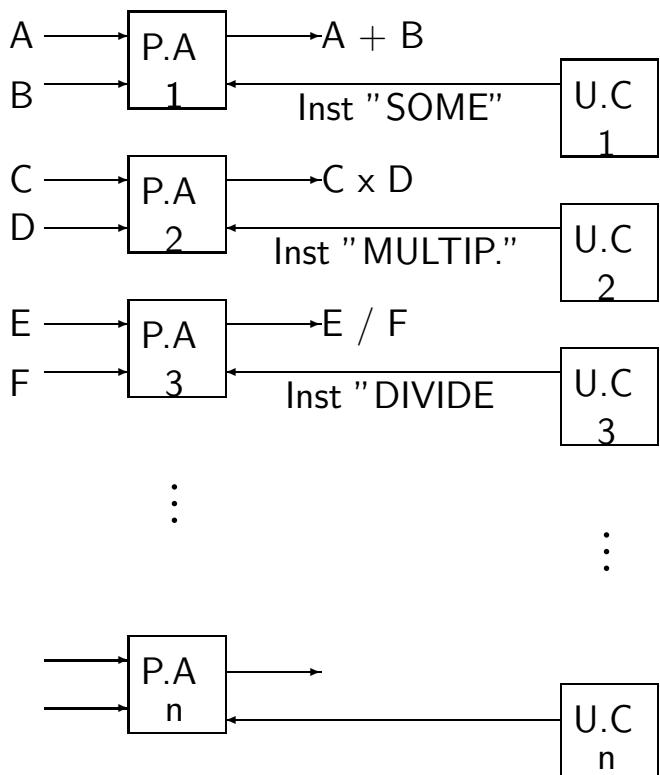
### Multicomputadores

Característica Principal:

- Comunicação e sincronização via mensagens (toda UCP tem sua própria memória)

## Exemplo - MIMD

---



## Speedup

---

$$S = \frac{\text{Tempo Algoritmo Sequencial usando 1 processador}}{\text{Tempo Algoritmo Paralelo usando } p \text{ processadores}}$$

## Eficiência

$$E = \frac{S}{P}$$

Exemplo:

- Melhor algoritmo sequencial em um comp. paralelo: 8 seg.
- Algoritmo paralelo para o mesmo problema: 2 seg. com 5 proc.

$$\therefore S = 8/2 = 4 \quad E = 4/5 = 0.8$$

## Lei de Amdahl

---

$f$  - Fração Seqüencial

$$0 \leq f \leq 1$$

$S$  - Speedup

$$S \leq \frac{1}{f + \frac{1-f}{p}} = \frac{P}{Pf + (1-f)}$$

Corolário: Pequeno  $f$  limita muito  $S$

Exemplo:

$$f = 10\%$$

$S \leq 10$  para qualquer número  $P$  de processadores!

## Parallel Random Access Machine

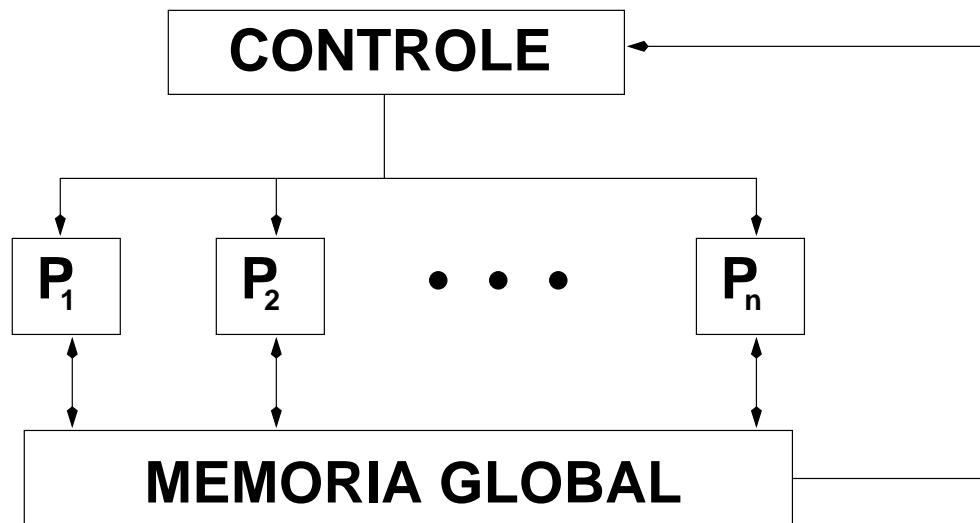
---

- Poder de processamento ilimitado
- Ignora complexidade de comunicação entre processadores

Custo de uma computação PRAM:

complexidade paralela  $\times p$

## Modelo Básico PRAM



Cada  $P_i$ : Processador + Memória Local

Em um passo da execução: (sincronismo)

- Leitura (local ou global)
- Uma instrução
- Escrita (local ou global)

CREW - Concurrent Read Exclusive Write

## Modelos PRAM

---

Diferem na maneira de lidar com conflitos de E/S

- **EREW (Exclusive Read Exclusive Write)**
  - Conflitos de leitura ou escrita não são permitidos
- **CREW (Concurrent Read Exclusive Write)**
  - Permite leitura concorrente
  - Vários processos podem ler da memória global durante mesma instrução
  - Modelo PRAM padrão

## Modelos PRAM

---

- **CRCW (Concurrent Read Concurrent Write)**

Permite leitura concorrente

Políticas para lidar com escrita:

- Comum (“common”)
  - Processadores escrevem mesmo valor
- Arbitrário (“arbitrary”)
  - A escolha é arbitrária
- Prioritária (“priority”)
  - Processo com menor índice vence

---

## LEMA

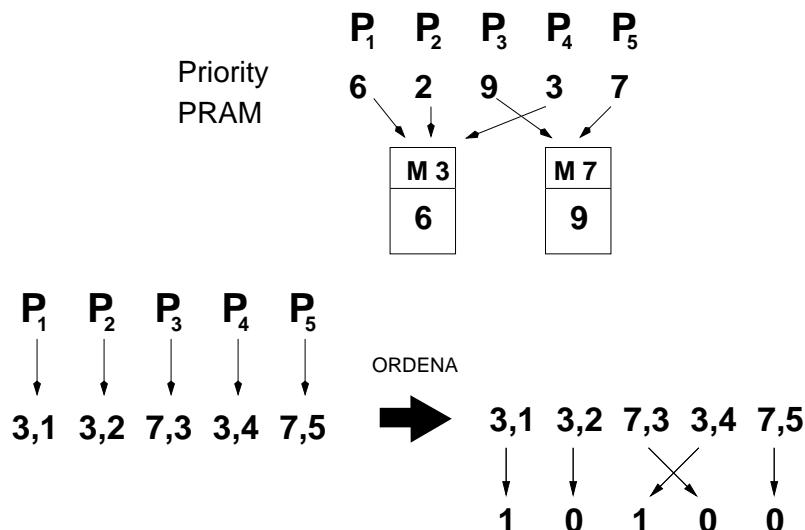
---

Um EREW PRAM com  $p$  processadores é capaz de ordenar um arranjo com  $p$  elementos armazenado na memória global em  $\Theta(\log p)$

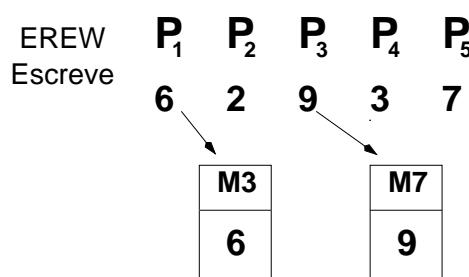
## TEOREMA

Um *priority PRAM* com  $p$  processadores pode ser simulado por um *EREW PRAM* com  $p$  processadores com uma complexidade de tempo acrescida por um fator de  $\Theta(\log p)$

Prova:



Simulação EREW PRAM ( $\Theta(\log p)$ )



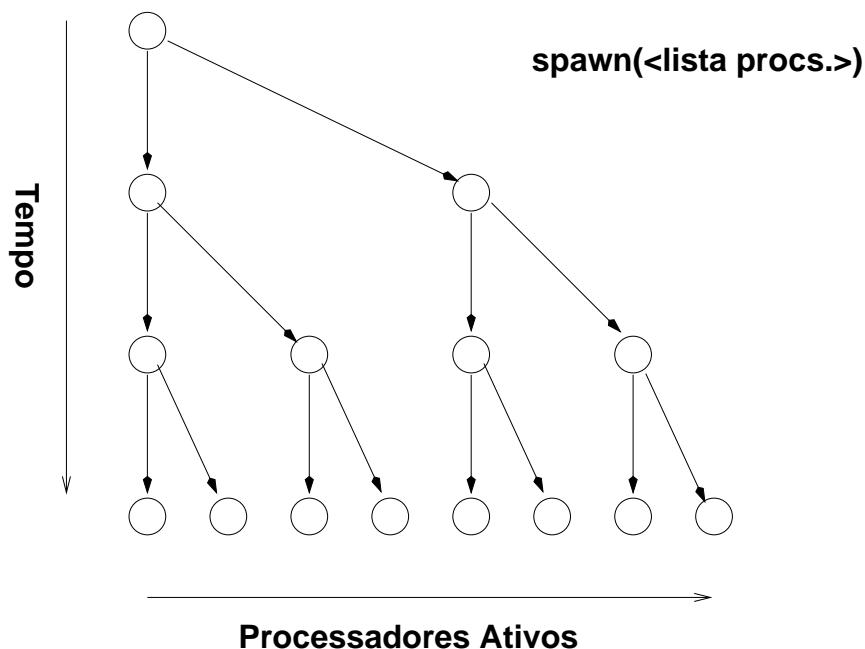
## Algoritmos PRAM

Duas fases:

1. Processadores são ativados
2. Processadores ativos realizam computação em paralelo

Na fase 1:

A partir de 1 processador ativo,  $\lceil \log p \rceil$  passos são necessários e suficientes para ativar  $p$  processadores



## Algoritmos PRAM

---

Na fase 2:

Permite referências a registradores globais

*for all <lista procs> do  
<lista comandos> endfor*

Executa em paralelo todos os comandos listados em cada um dos processadores

## Paradigma da Árvore Binária

---

### Fluxo Top-Down

Algoritmos “broadcast”

Raiz envia mesmo dado para folhas

Algoritmos divisão e conquista

Divisão recursiva de problemas em subproblemas

### Fluxo Bottom-Up

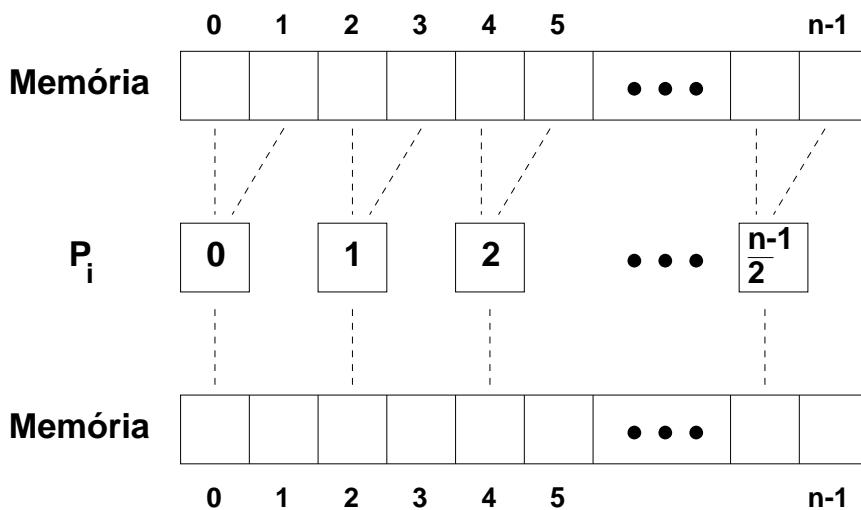
Redução: das folhas para a raiz

Exemplos:

- Máximo de um conjunto
- Soma dos elementos de um conjunto

## Soma de um conjunto com $n$ elementos

$n/2$  processadores



Cada processador  $i$  compara posições  $2i$  e  $2i + 1$  e escreve a soma em  $2i$

Após primeiro passo  $\Rightarrow$  problema de tamanho  $n/2$

$$T(n) = O(\log n)$$

$$\text{Processadores} = n/2$$

$$\text{Custo} = O(n \log n)$$

---

## Soma (EREW PRAM)

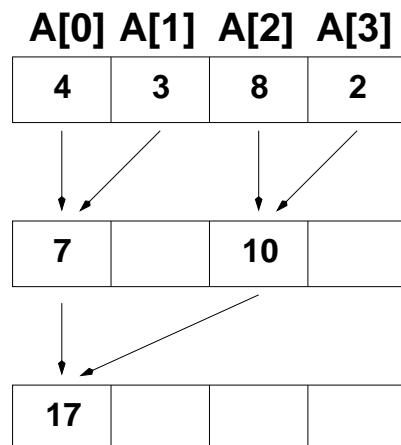
---

**Início:**  $n \geq 1$  elementos em  $A[0], A[1], \dots, A[n - 1]$   
**Final:** Soma em  $A[0]$   
**Variáveis Globais:**  $n, A[0..n - 1], j$

**begin**

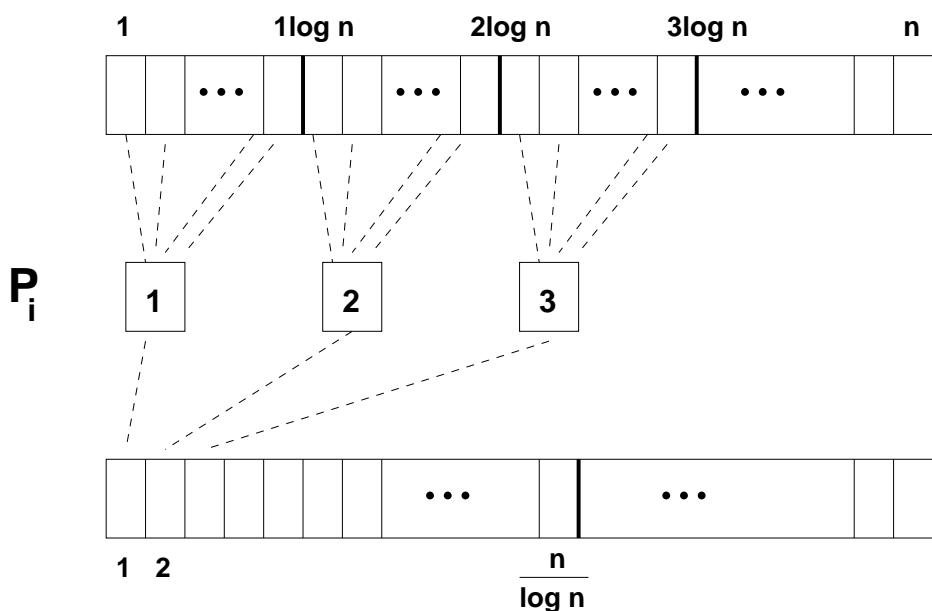
**spawn** ( $P_0, P_1, \dots, P_{\lfloor n/2 \rfloor - 1}$ )  
**for all**  $P_i$  **where**  $0 \leq i \leq \lfloor n/2 \rfloor - 1$  **do**  
  **for**  $j \leftarrow 0$  **to**  $\lceil \log n \rceil - 1$  **do**  
    **if**  $i \bmod 2^j = 0$  **and**  $2i + 2^j < n$   
    **then**  $A[2i] \leftarrow A[2i] + A[2i + 2^j]$

**end**



## Soma Melhorada (EREW PRAM)

Melhoria:  $\frac{n}{\log n}$  processadores



Tempo desta fase:  $O(\log n)$

Resultam  $\frac{n}{\log n}$  números e  $\frac{n}{\log n}$  processadores

2<sup>a</sup> fase:  $O(\log(\frac{n}{\log n}))$ , etc.

**Total:**

$$T(n) = O(\log n)$$

$$\text{Processadores} = \frac{n}{\log n}$$

## Custo da Computação Paralela

---

Tempo  $\times$  Número de Processadores

Algoritmo para obter soma:

$$T(n) = O(\log n)$$

$$\text{Processadores} = O\left(\frac{n}{\log n}\right)$$

Produto:  $O(\log n) \times O\left(\frac{n}{\log n}\right) = O(n)$

Logo, o algoritmo é ótimo.

## **Algoritmo Ótimo**

---

### **Definição**

Um algoritmo paralelo é ótimo se o seu custo estiver na mesma classe de complexidade do algoritmo sequencial ótimo.

## Teorema (Brent, 1974)

---

Dado um algoritmo paralelo  $A$  de custo  $t$ , se  $A$  executa  $m$  operações então  $p$  processadores podem executar  $A$  em tempo  $t + \frac{m-t}{p}$

No caso da soma para  $\frac{n}{\log n}$  processadores:

$$\begin{aligned} \log n + \frac{n-1-\log n}{\frac{n}{\log n}} &= \\ &= \log n + \log n - \frac{\log n}{n} - \frac{\log^2 n}{n} = O(\log n) \end{aligned}$$

## Prefix Sums

---

**Valores:**  $a_1, a_2, \dots, a_n$

**Operação Associativa:**  $\oplus$

$a_1$

$a_1 \oplus a_2$

...

$a_1 \oplus a_2 \oplus \dots \oplus a_n$

**Exemplo:**  $+$

$[3, 1, 0, 4, 2]$



$[3, 4, 4, 8, 10]$

## Prefix Sums

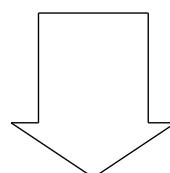
---

Aplicação: Arranjo  $A$  com  $n$  letras

Ajuntar maiúsculas mantendo a ordem

A	b	C	D	e	F	g	h	I
---	---	---	---	---	---	---	---	---

1	0	1	1	0	1	0	0	1
---	---	---	---	---	---	---	---	---



Soma

1	1	2	3	3	4	4	4	5
---	---	---	---	---	---	---	---	---

↓	↙	↙	↙	↙	↙	↙	↙	↙
A	C	D	F	I				

## Prefix Sums (CREW PRAM)

---

**Início:** Lista em  $A[0..(n - 1)]$

**Final:**  $A[i]$  contém  $A[0] \oplus A[1] \dots \oplus A[n]$

**Variáveis Globais:**  $n, A[0..n - 1], j$

```
spawn ( $P_1, P_2, \dots, P_{n-1}$  )
for all  $P_i$  where  $1 \leq i \leq n - 1$  do
    for  $j \leftarrow 0$  to  $\lceil \log n \rceil - 1$  do
        if  $i - 2^j \geq 0$ 
        then  $A[i] \leftarrow A[i] + A[i - 2^j]$ 
    enfor
enfor
```

---

## Coloração de Grafos

---

Dado  $G$  com  $n$  vértices,  $G$ : matriz de adjacência  $n \times n$

Um processador é criado para cada coloração:

$$P(i_0, i_1, \dots, i_n) \Rightarrow \begin{cases} \text{Vértice } 0 \rightarrow \text{cor } i_0 \\ \text{Vértice } 1 \rightarrow \text{cor } i_1 \\ \text{etc.} \end{cases}$$

Cada processador verifica se a coloração é válida:

$A[j, k] = 1 \& i_j \neq i_k$  com custo  $O(n^2)$

Ex: G: 

$c = 2$	000	1	0	
	001	1	0	
	011	1	0	
$\Downarrow$	010	1	1	→ 2 colora-
$c^n$	100	1	0	ções
colorações	101	1	1	→ validas
	110	1	0	
	111	1	0	

---

## Coloração G (CREW PRAM)

---

```

Global  $n, c, j, k$ 
        A[1..n][1..n]
        valid

begin
    spawn ( $P(i_0, i_1, \dots, i_{n-1})$ ) where
         $0 \leq i_v < c$  for  $0 < v < n$ 
    for all ( $P(i_0, i_1, \dots, i_{n-1})$ ) where
         $0 \leq i_v < c$  for  $0 < v < n$  do
            candidate[ $i_0, i_1, \dots, i_{n-1}$ ]  $\leftarrow 1$ 
            for  $j \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
                for  $k \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
                    if A[j][k] and  $i_j = i_k$ 
                    then candidate[ $i_0, i_1, \dots, i_{n-1}$ ]  $\leftarrow 0$ 
                    endif
                endfor
            endfor
            valid  $\leftarrow \sum$  candidate
        endfor
        if valid  $> 0$ 
        then “Existe coloração valida”
        else “Não existe coloração valida”

```

## Relação entre Modelo PRAM e Teoria de Complexidade

---

**Teorema:** (Parallel Computation Thesis)

A classe de problemas que podem ser resolvidos em tempo  $T(n)^{O(1)}$  por um computador PRAM é igual a classe de problemas que podem ser resolvidos em espaço  $T(n)^{O(1)}$  em um computador RAM, se  $T(n) \geq \log n$

Consequência:

PRAM consegue resolver problemas  $\mathcal{NP}$ -Completo em tempo polinomial, mas usando um número exponencial de processadores

## Relação entre Modelo PRAM e Teoria de Complexidade

---

### Complexidade poli-logarítmica

Para entrada de tamanho  $n$  pior caso  $T(n)$  é um polinômio do logaritmo de  $n$  (*poly-log-time*)

### Classe $\mathcal{NC}$

Problemas que podem ser resolvidos em paralelo em tempo  $O(\log^k n)$ ,  $k = O(1)$  e com um número polinomial de processadores

$\mathcal{NC}$  - Nick's Class (Nickolas Pippenger)

## Problemas $P$ -Completo

---

Existem muitos problemas em  $\mathcal{P}$  com solução *poly-log-time* em paralelo

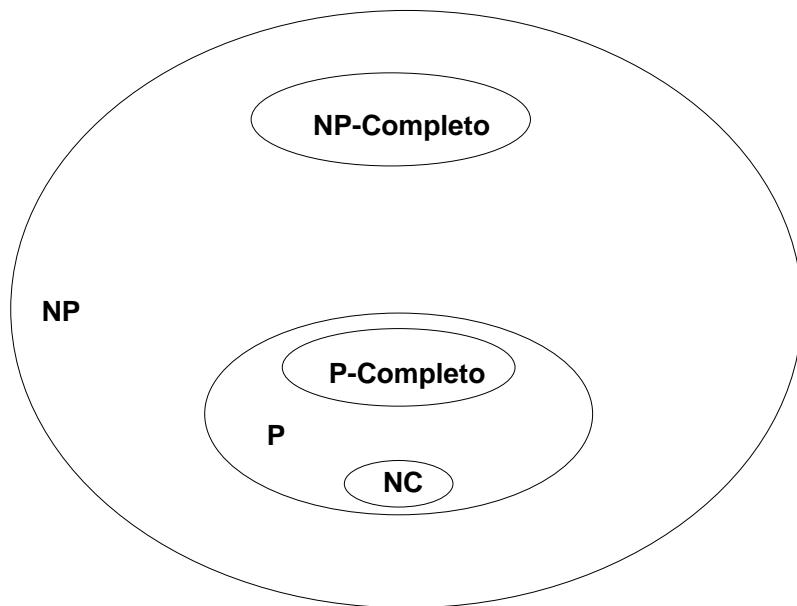
Entretanto, está em aberto se  $\mathcal{NC} = \mathcal{P}$

### Definição

Um problema  $\Pi \in \mathcal{P}$  é  $\mathcal{P}$ -Completo se qualquer outro problema em  $\mathcal{P}$ -Completo puder ser transformado para  $\Pi$  em tempo poli-logarítmico usando PRAM com um número polinomial de processadores

## Problemas $\mathcal{P}$ -Completo

São problemas que parecem não existir uma solução paralela eficiente (poli-logarítmica)



Descrição tentativa do mundo

Em aberto  $\left\{ \begin{array}{l} \mathcal{NC} = \mathcal{P} \\ \mathcal{P} = \mathcal{NP} \end{array} \right.$

## 1º Problema $\mathcal{P}$ -Completo

---

Problema da Generalidade

**Instância:** Um conjunto  $X$  e um operador binário  $\bullet$

**Questão:**  $x \in X$  pertence ao fechamento (“closure”) com respeito a  $\bullet$  de  $T \subseteq X$ ?

Exemplos de problemas  $\mathcal{P}$ -Completo:

1. Dado um circuito booleano com um conjunto de valores como entrada.

Questão: A saída é verdadeira?

(CVP - Circuit Value Problem)

2. Depth-First-Search

Dado um grafo  $G = (V, A)$ , visitar todos os vértices a partir de  $v_0$

## Projeto de Algoritmos Paralelos

---

- Explorar paralelismo inerente de algoritmo sequêncial existente.
- Inventar um novo algoritmo paralelo
- Adaptar outro algoritmo paralelo que resolva problema similar

## Projeto de Algoritmos Paralelos

---

Conhecimento do problema é muito importante.

Um algorimo seqüencial bem conhecido pode ajudar:

SOMA; {SISD}

**begin**

$s \leftarrow a_0$

**for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $n - 1$  **do**

$S \leftarrow S + a_i$

**end**

Para  $n = 4$ :  $[(a_0 + a_1) + a_2] + a_3$   
este algoritmo é paralelizável?

Sim:  $(a_0 + a_1) + (a_2 + a_3)$  - propriedade aditiva da adição

## Projeto de Algoritmos Paralelos

---

Custos de comunicação têm que ser considerados

Algumas ocasiões

complexidade comunicação > complexidade de tempo

**Exemplo:**

custo 1 adição ponto flutuante:  $i$

custo passar 1 número p.f. entre processadores:  $100i$

**Problema:** Somar  $n$  números p.f. usando  $P$  processadores

1º passo: distribuir  $n$  pelos  $P$  processadores

se  $n \leq 101$

então mais rápido somar em 1 processador

Independente do número  $P$ , porque custo de 100 adições é maior que o de 1 comunicação.

## Projeto de Algoritmos Paralelos

---

Algoritmo deve considerar arquitetura

Considerações importantes:

- Comunicação (como visto antes)
- Sincronização
  - Modelo SIMD: automática (eficiente)
  - Modelo MIMD: software (consome tempo)

Logo, algoritmos com poucas operações entre sincronizações ⇒ Baixa eficiência em computadores MIMD

## Algoritmos para máquinas SIMD

---

- Sincronização: realizada pela arquitetura
- Comunicação: custo é significativo

### Terminologia

$p$ : número de processadores

$P_i$ : processador  $i$ ,  $0 \leq i < p$

**for all .. end for**: ativa conjunto de processadores

$\Leftarrow$  comunicação de um item de dado entre processadores vizinhos (de um processador vizinho para um processador “ativo” )

## Estratégias para Projeto de Algoritmos Paralelos

---

### Estratégia 1

Se existe um algoritmo PRAM CREW ótimo e a forma de interação entre processadores através de variáveis compartilhadas mapeia na arquitetura, então o algoritmo PRAM é um bom ponto de partida.

### Objetivo

Introduzir o menor número possível de operações extras no algoritmo paralelo comparado ao melhor algoritmo sequencial

### Em outras palavras

Se as constantes de proporcionalidade do algoritmo PRAM ótimo e o algoritmo sequencial são próximas então é possível usar o algoritmo paralelo PRAM como ponto de partida

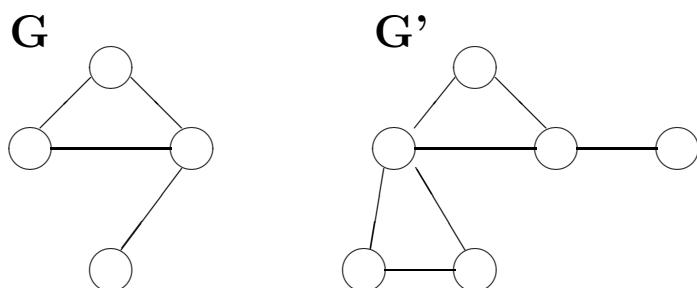
## Dilação (“Dilation”)

Seja  $\phi$  função que encaixa  $G = (E, V)$  dentro de  $G' = (E', V')$ .

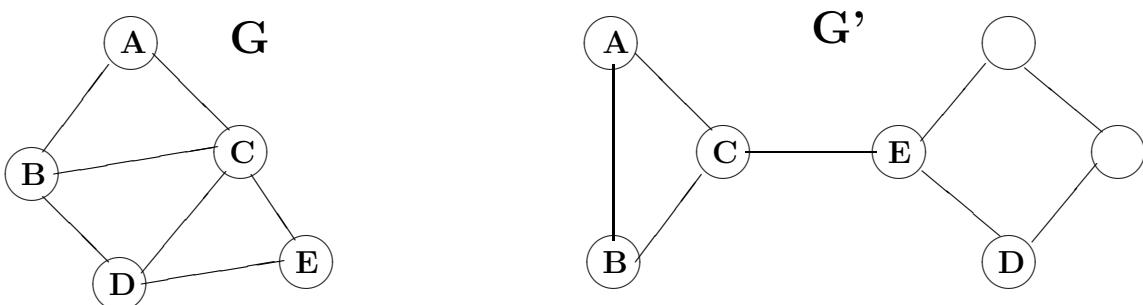
A **dilação** do encaixe é:  $\text{dil}(\phi) = \max\{\text{dist}(\phi(u), \phi(v)) | (u, v) \in E\}$

onde  $\text{dist}(a, b)$  é a distância entre os vértices  $a$  e  $b$  em  $G'$

Exemplos:



Dilação-1: Se  $G$  subgrafo de  $G'$  então existe uma dilação-1



Dilação-3 do encaixe de  $G$  em  $G'$

(arco  $(B, D)$  em  $G \rightarrow$  caminho de comprimento 3 em  $G'$ )

## Soma de um conjunto

---

Existe um algoritmo PRAM ótimo:  $n / \log n$  processadores podem adicionar  $n$  elementos em  $\Theta(\log n)$

**Logo:**

Podemos usar o mesmo princípio para desenvolver bons algoritmos paralelos para máquinas SIMD e MIMD, mesmo que  $p < n / \log n$

**Importante:**

Constante do algoritmo PRAM não deve ser muito maior do que constante do algoritmo sequêncial.

Se interação entre processadores PRAM forma um grafo que encaixa com dilação-1 em uma arquitetura SIMD então existe uma tradução natural do algoritmo PRAM para o algoritmo SIMD.

## Soma de um conjunto

---

Como descobrir se existe ou não uma boa transformação de um algoritmo PRAM para uma topologia qualquer?

(No caso da adição no SIMD-PS não existe encaixe com dilação-1 e ainda assim existe algoritmo eficiente.)

Para evitar uma possível procura inútil:

estabelecer limite inferior para qualquer algoritmo na topologia em questão.

---

## Adição no Modelo SIMD - MC<sup>2</sup>

---

Somar  $n = l \times l$  valores

Processador  $P_{ji}$  processa variáveis locais  $t_{ji}$  e  $a_{ji}$  para todo  $i, j$ ,  $\begin{cases} 1 \leq i \leq l \\ 1 \leq j \leq l \end{cases}$

**adição;** {SIMD - MC<sup>2</sup>}

**begin**

```

for  $i \leftarrow l - 1$  downto 1 do
    for all  $P_{j,i}, 1 \leq j \leq l$  do {col.  $i$  ativa}
         $t_{j,i} \Leftarrow a_{j,i+1}$ 
         $a_{j,i} \leftarrow a_{j,i} + t_{j,i}$ 
    end for
end for
for  $i \leftarrow l - 1$  downto 1 do
    for all  $P_{i,1}$  do {1 proc. ativo}
         $t_{i,1} \Leftarrow a_{i+1,1}$ 
         $a_{i,1} \leftarrow a_{i,1} + t_{i,1}$ 
    end for
end for
end
```

---

## Adição no Modelo SIMD - MC<sup>2</sup>

---

$n = 16$       SIMD - MC<sup>2</sup>

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

**1o FOR**

0	1	5	-	0	6	-	-	6	-	-	-
4	5	13	-	4	18	-	-	22	-	-	-
8	9	21	-	8	30	-	-	38	-	-	-
12	13	29	-	12	42	-	-	54	-	-	-

1a Adição                  2a Adição                  3a Adição

**2o FOR**

6	-	-	-	6	-	-	-	120	-	-	-
22	-	-	-	114	-	-	-	-	-	-	-
92	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-
-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-

4a Adição                  5a Adição                  6a Adição

---

## Complexidade

---

1º Anel Externo:  $l - 1$

2º Anel Externo:  $l - 1$

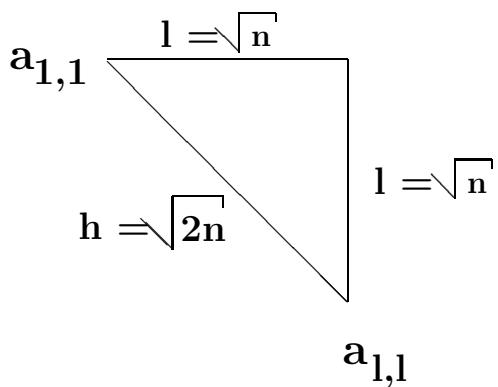
Cada *for all*:  $O(1)$

$$T(n) = 2(l - 1) = 2\sqrt{n} - 2$$

$$T(n) = O(\sqrt{n})$$

Adição no SIMD-MC<sup>2</sup> pode ser melhorada?

Resposta: NÃO                    Porquê?



Na realidade, precisamos de  $2\sqrt{n} - 2$  roteamentos para adicionar  $a_{1,1}$  e  $a_{l,l}$ .

## Estratégias para Projeto de Algoritmos Paralelos

---

### Estratégia 2

Procure por um algoritmo com paralelismo de dados antes de considerar um algoritmo com paralelismo de controle.

SIMD: apenas paralelismo de dados

MIMD: { Paralelismo de dados  
          Paralelismo de controle

Algoritmos com paralelismo de dados:

- Mais comum
- Mais fáceis de projetar e depurar
- Melhores para ampliar número de processadores

## Algoritmos para Máquinas MIMD

---

Questões relativas a multiprocessadores ou multicamputadores

- Como dividir o trabalho entre processadores?
- Quais mecanismos permitem o trabalho em conjunto de processadores?
- Como alocar tarefas nos processadores?

Computadores MIMD

- Mais gerais
- Execução assíncrona de múltiplas instruções
- Maior flexibilidade no projeto de algoritmos

## **Algoritmos MIMD**

---

Particionar corresponde a dividir uma computação:

Problema é dividido em subproblemas que são resolvidos por processadores individuais.

As soluções dos subproblemas são combinadas.

Para combinar as soluções:  $\Rightarrow$  sincronização.

# **Comunicação e sincronização de processos (MIMD)**

---

## Comunicação

- Variáveis compartilhadas (multiprocessadores)
- Via mensagem (multicomputadores)

## Sincronização

- Controla ordem de eventos
- Controla interferência

## Classificação de Algoritmos MIMD

---

Paralelismo de dados:

Mesma operação aplicada simultaneamente a elementos de um conjunto de dados

Pré-planejado (“prescheduled”):

Número de itens de dados por unidade funcional é determinado antes do início do processamento

Auto-Planejado (“self-scheduled”):

Itens de dados não são atribuídos a unidades funcionais antes do início do processamento

## Algoritmos MIMD

---

### Prescheduled

O pedaço de cada processo é alocado em tempo de compilação.

Está no código a decisão de que cada processo deve adicionar  $k$  valores

### Self-scheduled

O trabalho é atribuído a cada processo em tempo de execução.

Uma lista global de tarefas é mantida.

Processo inativo busca nova tarefa na lista.

## Algoritmos MIMD: Multiprocessador

---

Ex: Adicionar  $K_p$  valores em um multiprocessador contendo  $p$  processadores.

- $\text{variavel global} \leftarrow 0$
- Cria  $p$  processos (1 por processador)
- Cada processo adiciona  $k$  valores
- Quando um processo obtém seu subtotal, adiciona à  $\text{variavel global}$ .

⇒ processo tem que ter acesso exclusivo a  $\text{variavel global}$

## Algoritmos MIMD: Multiprocessador

---

Memória Global

Valores a serem adicionados:

$a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$

$Global\_sum$ : resultado final

Cada processador  $P_i$ :

variável local  $j_i$ : índice do loop

$Local\_sum$ : subtotal do processador

*for all*: é executado por  $p$  processos de forma assíncrona

*Lock*

*Unlock*: funções que implementam uma seção crítica.

(*locking* é uma ação indivisível: nenhum outro processo pode bloquear uma “*locked variable*”).

## Divisão do trabalho (MIMD)

---

Algoritmo multiprocessadores para adição

**adição;** {MIMD - memoria compartilhada}

**begin**

$Global\_sum \leftarrow 0;$

**for all**  $P_i, 0 \leq i < p - 1$  **do**

$Local\_sum \leftarrow 0;$

**for**  $j \leftarrow i$  **to**  $n - 1$  **step**  $p$  **do**

$Local\_sum \leftarrow Local\_sum + a_j;$

**end for;**

**lock**( $Global\_sum$ );

$Global\_sum \leftarrow Global\_sum + Local\_sum;$

**unlock**( $Global\_sum$ );

**end for**

**end**

## Complexidade do Pior Caso

---

Criação dos  $p$  processos:  $O(p)$

*Local\_sum*:  $O(n/p)$

Não há conflito de memória:  
 $p$  processadores  
 $p$  bancos de memória

*Global\_sum*:  $O(p)$

Atualizada dentro de uma seção crítica

Complexidade final:  $O(n/p + p)$

Mínimo de  $n/p + p$  ocorre quando  $p = \sqrt{n}$

Logo, tempo é minimizado quando  $p = \sqrt{n}$

## **Algoritmos MIMD: Assíncronos**

---

- Trabalham sem sincronização de processos
- Nenhum processo necessita esperar dados de outro processo
- Processadores trabalham com dados mais recentemente disponíveis
- Comportamento não determinístico

---

## Como expressar concorrência

---

### *Fork e Join*

program <i>a</i> ;	program <i>b</i> ;
...	...
fork <i>b</i> ;	...
...	...
join <i>b</i> ;	end;
...	

- Um processo executa *a* até encontrar o comando *fork*
- Neste momento, *b* inicia enquanto *a* continua
- Se o processo executando *a* encontra o *join b* antes de *b* terminar, então execução do primeiro processo é suspensa até o término de *b*

# Sincronização com variáveis compartilhadas

---

## Seção Crítica

Seqüência de comandos que devem ser executados como uma operação indivisível.

## Exclusão Mútua

Refere-se a execução exclusiva de seções críticas

## Semáforos (para implementar sincronização)

Inteiro não negativo que só pode ser modificado por:

$\text{wait}(s)$ : when  $s > 0$  do  $s := s - 1$ ;

$\text{signal}(s)$ :  $s := s + 1$ ;

Processo executando  $\text{wait}(s)$  é atrasado até que  $s > 0$ , quando então faz  $s := s - 1$  e continua

$\text{wait}$  e  $\text{signal}$  são operações indivisíveis.

## Deadlock

---

Ocorre quando um conjunto de processadores ativos mantém recursos que são necessários a outros processos.

Ex:

processo 1	processo 2
...	...
<i>lock(A)</i>	<i>lock(B)</i>
...	...
<i>lock(B)</i>	<i>lock(A)</i>

*lock, unlock* correspondentes a *wait, signal*

Se nenhum dos dois processos for “forçado” a liberar seu semáforo então eles ficarão travados por tempo indefinido.