

# Projeto de Algoritmos Paralelos

---

Computação Paralela  
Prof. Mário O. de Menezes

# Introdução a Algoritmos Paralelos

---

# Algoritmo Paralelo

Passos Típicos para se construir um algoritmo paralelo:

- identificar quais pedaços do trabalho podem ser feitas concorrentemente.
- particionar o trabalho concorrente em processadores independentes
- distribuir a entrada do programa, a saída e os dados intermediários
- coordenar os acessos aos dados compartilhados: evitar conflitos
- garantir ordem correta do trabalho utilizando sincronização

Por que “típicos”? Alguns dos passos podem ser omitidos

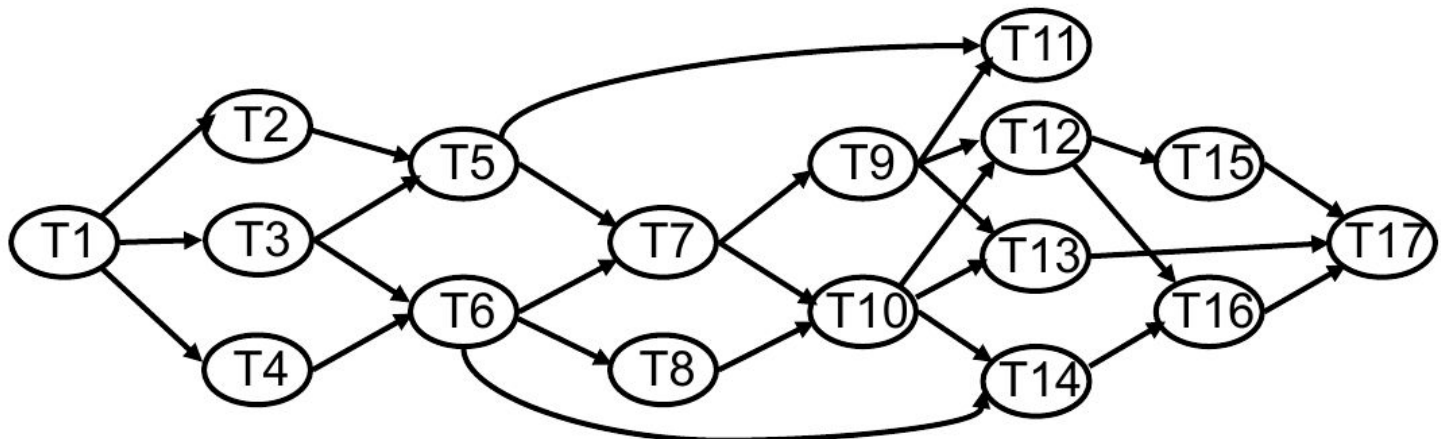
- se os dados estão em memória compartilhada, não é necessário distribuí-los
- se for utilizar MPI, pode não haver dados compartilhados
- o mapeamento do trabalho nos processadores pode ser feito estaticamente pelo programador ou dinamicamente pelo *runtime*.

# Nesta aula

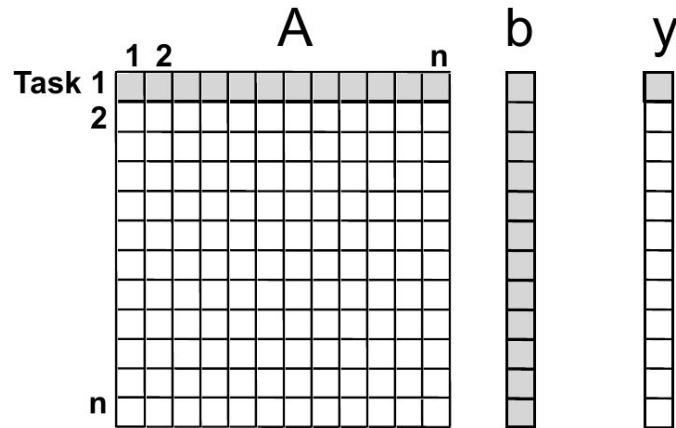
- Introdução a algoritmos paralelos
  - decomposição de tarefas
  - processos e mapeamento
  - processos *versus* processadores
- Técnicas de decomposição - parte 1
  - decomposição recursiva
  - decomposição de dados

# Decompondo o trabalho para execução paralela

- Dividir o trabalho em tarefas que podem ser executadas concorrentemente
- Muitas decomposições diferentes são possíveis para qualquer computação
- Tarefas podem ter o mesmo tamanho, tamanhos diferentes ou tamanhos indeterminados
- Tarefas podem ser independentes ou ter uma ordem não trivial
- Conceitualizamos as tarefas e a ordem de execução como um **Grafo Acíclico Direcionado (DAG)** de *dependência de tarefas*
  - nós = tarefas
  - arestas = controle de dependência



# Exemplo: Multiplicação Matriz-Vetor (Matriz Densa)



- Computação de cada elemento do vetor resultado  $y$  é independente
- Fácil decompor o produto da matriz densa pelo vetor em tarefas:
  - uma por elemento de  $y$
- Observações
  - tamanho da tarefa é uniforme
  - sem dependência de controle entre as tarefas
  - tarefas compartilham  $b$

**Questão: Será  $n$  o número máximo de tarefas possíveis?**

# Exemplo: Processamento de uma consulta de BD

- Considere a execução da seguinte query:

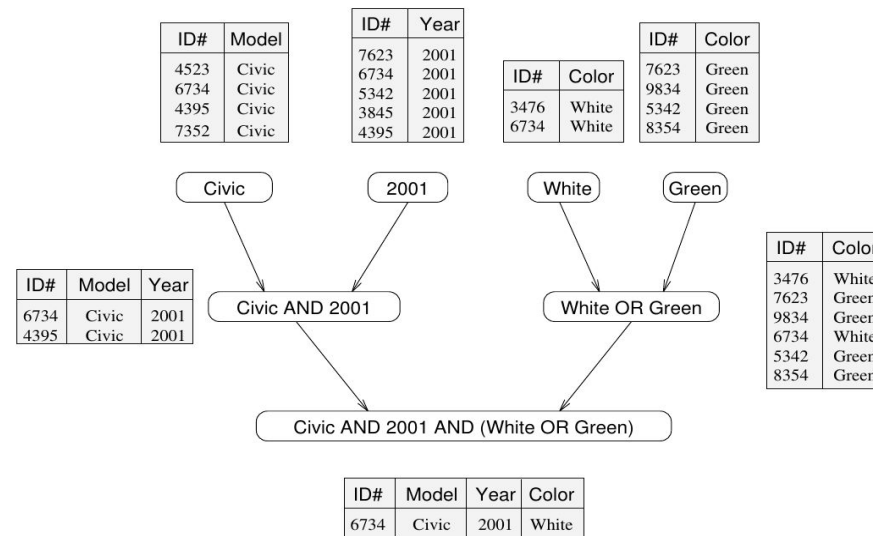
```
MODEL = "CIVIC" AND YEAR = 2001 AND (COLOR = "GREEN" OR COLOR = "WHITE")
```

no seguinte banco de dados:

ID#	Model	Year	Color	Dealer	Price
4523	Civic	2002	Blue	MN	\$18,000
3476	Corolla	1999	White	IL	\$15,000
7623	Camry	2001	Green	NY	\$21,000
9834	Prius	2001	Green	CA	\$18,000
6734	Civic	2001	White	OR	\$17,000
5342	Altima	2001	Green	FL	\$19,000
3845	Maxima	2001	Blue	NY	\$22,000
8354	Accord	2000	Green	VT	\$18,000
4395	Civic	2001	Red	CA	\$17,000
7352	Civic	2002	Red	WA	\$18,000

# Exemplo: Processamento de uma consulta a BD

A execução de uma query pode ser dividida em subtarefas de várias maneiras. Cada tarefa pode ser pensada como a geração de uma tabela intermediária de entradas que satisfazem uma cláusula particular.

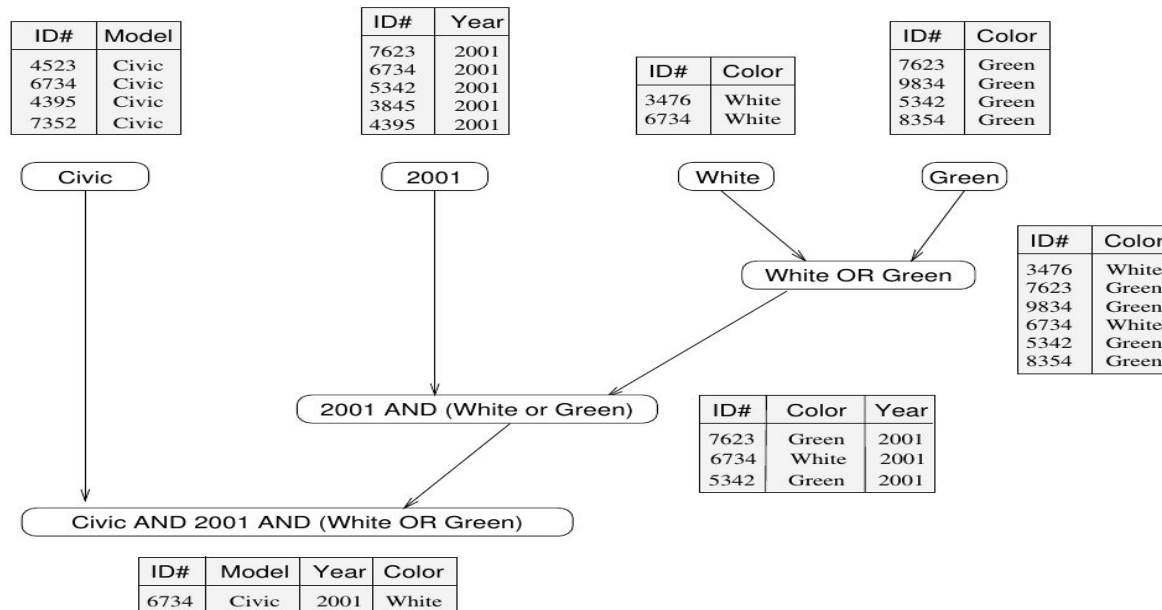


Decomposição da query dada em um determinado número de tarefas. Arestas neste grafo denotam que a saída de uma tarefa é necessária para completar a próxima



# Exemplo: Processamento de uma consulta de BD

O mesmo problema pode ser decomposto de outras maneiras em subtarefas.

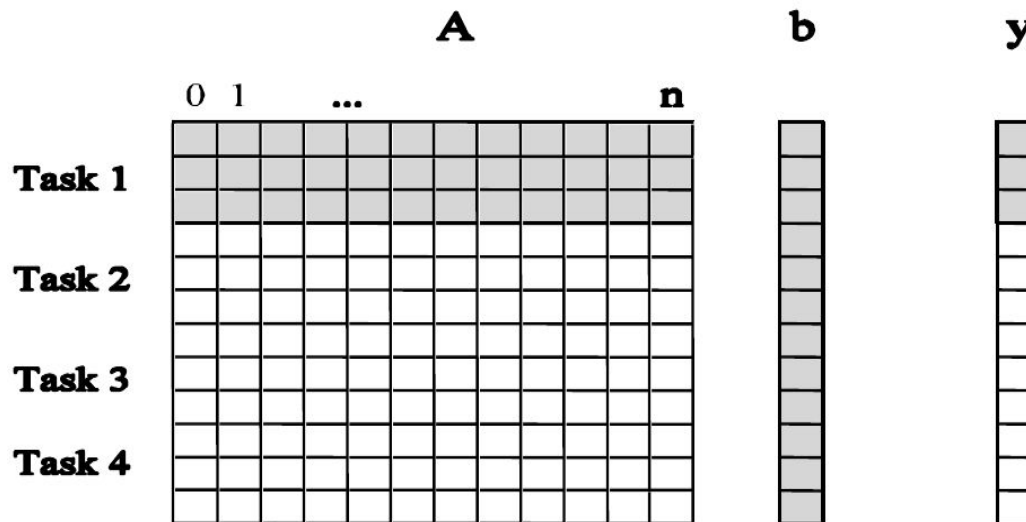


Uma maneira alternativa de decompor o problema dado em subtarefas, com as dependências de dados.

Decomposições diferentes podem levar a diferenças significativas com relação ao seu desempenho paralelo.

# Granularidade da Decomposição das Tarefas

- Granularidade: número de tarefas em que um problema é decomposto
- *Fine-grain* = grande número de tarefas
- *Coarse-grain* = pequeno número de tarefas
- Exemplos de granularidade para a multiplicação da matriz densa pelo vetor:
  - fine-grain: cada tarefa representa um elemento individual em  $\mathbf{y}$
  - coarser-grain: cada tarefa computa 3 elementos em  $\mathbf{y}$



# Grau de Concorrência

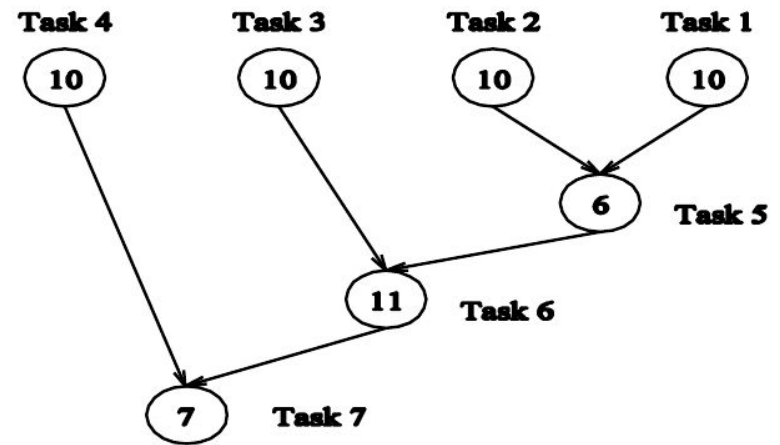
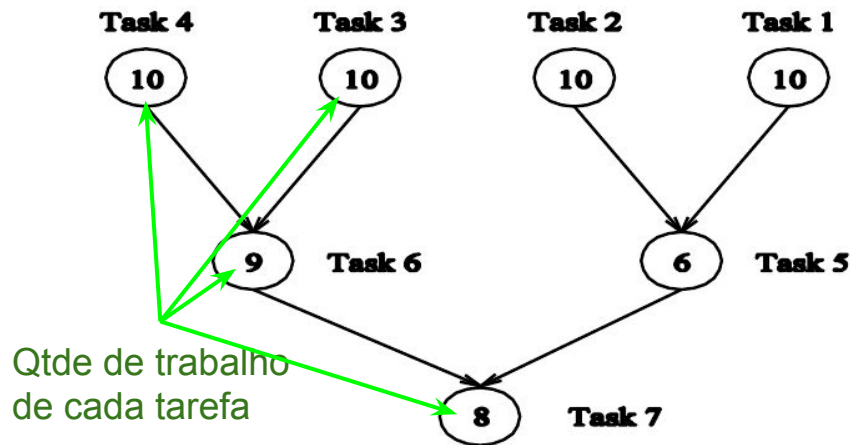
- Definição: número de tarefas que podem executar em paralelo
- Pode mudar durante a execução do programa
- Métricas
  - grau máximo de concorrência
    - número máximo de tarefas concorrentes em qualquer ponto da execução
  - grau médio de concorrência
    - número médio de tarefas que podem ser processadas em paralelo
- Grau de concorrência vs granularidade de tarefas
  - O grau de concorrência aumenta conforme a decomposição se torna mais fina em granularidade e vice versa.

# Caminho Crítico

- Aresta no gráfico de dependência das tarefas representa a serialização das tarefas
- Caminho Crítico = caminho mais longo ponderado através do grafo
- Comprimento do Caminho Crítico = limite inferior para o tempo de execução paralelo.

# Comprimento de Caminho Crítico

Exemplos: grafos de dependência para tarefas de consulta em um BD



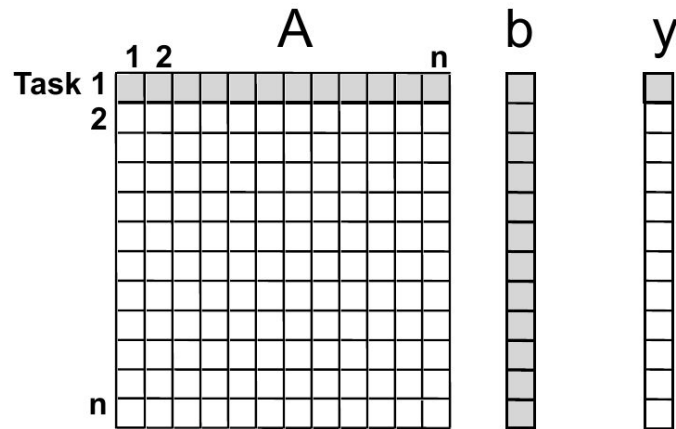
Questões:

- Quais são as tarefas no caminho crítico para cada grafo de dependência?
- Qual é o caminho mais curto de tempo de execução paralela para cada decomposição?
- Quantos processadores são necessários para se conseguir o tempo mínimo de execução?
- Qual é o grau máximo de concorrência?
- Qual é o paralelismo médio?

# Comprimento de Caminho Crítico

- Nós sem nenhuma aresta chegando: nós de início
- Nós sem nenhuma aresta saindo: nós de final
- O comprimento mais longo direcionado entre quaisquer pares de nós de início e final é chamado de *caminho crítico*.
- A soma dos pesos dos nós (qtde de trabalho de cada tarefa) ao longo deste caminho é conhecido como **comprimento de caminho crítico**.
- A razão do total de trabalho para o **comprimento de caminho crítico** é o grau médio de concorrência.
- Portanto, um caminho crítico mais curto favorece um mais alto grau de concorrência.
- Para o gráfico da esquerda, o comprimento de caminho crítico é 27 e 34 para o da direita.
- O total de trabalho necessário para resolver o problema é de 63 para o gráfico da esquerda e 64 para o da direita.
- O grau médio de concorrência é então:  $63/27 = 2.33$  e  $64/34 = 1.88$ , respect.

# Comprimento de Caminho Crítico



## Questões:

- Como seria um grafo de dependência de tarefas para o MMDV?
- Quais são as tarefas no caminho crítico para cada grafo de dependência?
- Quais é o caminho mais curto de tempo de execução paralela para cada decomposição?
- Quantos processadores são necessários para se conseguir o tempo mínimo de execução?
- Qual é o grau máximo de concorrência?
- Qual é o paralelismo médio?

# Limites no Desempenho Paralelo

- O que limita o tempo de execução paralelo?
  - granularidade mínima de tarefas
    - p.exemplo, multiplicação de matriz densa por vetor  $\leq n^2$  tarefas concorrentes
  - dependências entre tarefas
  - custos adicionais de paralelização
    - custo de comunicação entre tarefas
  - fração do trabalho da aplicação que não pode ser paralelizado
    - Lei de Amdahl, conforme já vimos
- Medidas de desempenho paralelo
  - Speedup ( $T_1/T_p$ )
  - Eficiência de paralelização =  $T_1/(pT_p)$



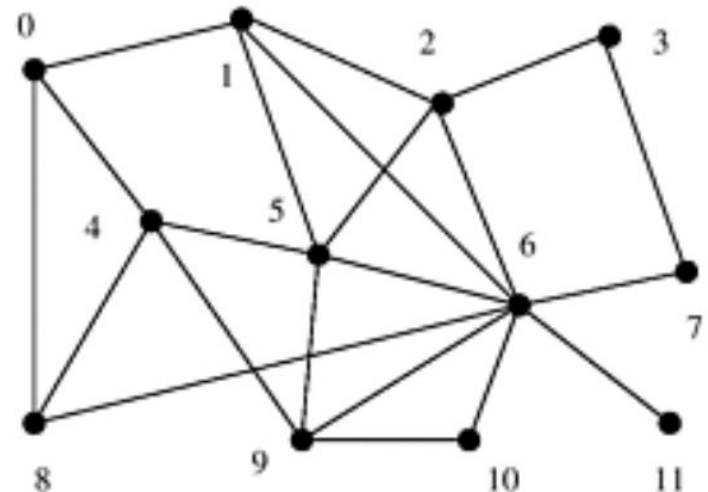
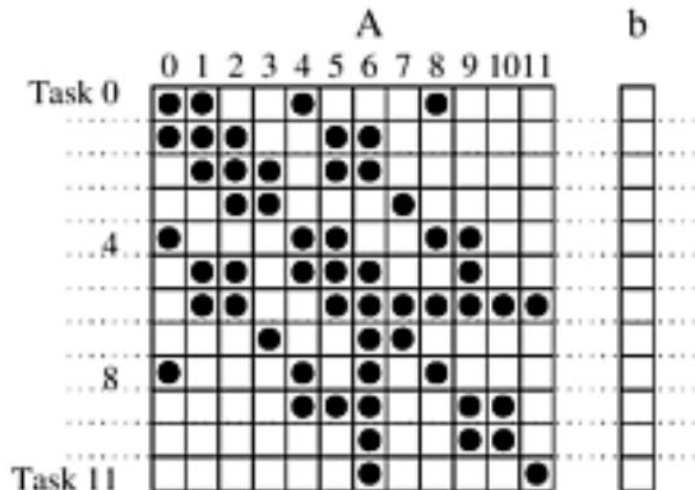
# Grafos de Interação entre Tarefas

- Tarefas geralmente trocam dados umas com as outras
  - exemplo: multiplicação da matriz densa por vetor
    - se o vetor **b** não é replicado em todas as tarefas, elas terão que se comunicar para receberem os elementos de **b**.
- Grafo de interação entre as tarefas
  - nós: tarefa
  - aresta: interação ou troca de dados
- Grafo de interação de tarefas vs grafo de dependência de tarefas
  - grafo de interação de tarefas representam **dependência de dados**
  - grafo de dependência de tarefas representam **dependências de controle**

# Exemplo de Grafo de Interação entre Tarefas

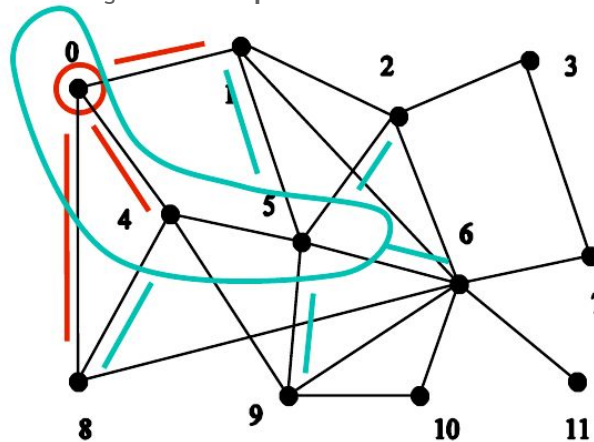
## Multiplicação de Matriz esparsa por vetor

- Computação de cada elemento do resultado: tarefa independente
- Somente elementos não-zero da matriz esparsa  $A$  participam.
- O vetor  $\mathbf{b}$  deve ser particionado entre as tarefas ....
  - estrutura do grafo de interação entre tarefas = grafo da matriz  $A$   
(i.e., o grafo para o qual  $A$  representa a estrutura de adjacência)



# Grafos de Interação, Granularidade e Comunicação

- Granularidade mais fina de tarefas aumenta o custo de comunicação
- Exemplo: grafo de interação do produto da matriz esparsa por vetor



- Hipóteses:
  - cada nó leva uma unidade de tempo para processar
  - cada interação (aresta) causa um custo adicional de uma unidade de tempo.
- Se o nó 0 é uma tarefa: comunicação = 3; computação = 4
- Se os nós 0, 4 e 5 compõem uma tarefa: comunicação = 5; computação = 15
  - decomposição de granularidade mais grosseira (*coarser*) -> menor razão comunicação/computação

# Processos e Mapeamento

- Geralmente
  - Núm de tarefas > núm de elementos de processamento disponíveis
  - Algoritmos paralelos devem mapear tarefas a processos
- Por que processos ao invés de processadores?
  - agregar tarefas em processos
    - processo = agente de processamento ou computação que realiza o trabalho
    - atribui coleções de tarefas e dados associados a um processo
  - sistema operacional mapeia processos a processadores físicos
    - alguns sistemas operacionais permitem que se especifique uma ligação entre processos e processadores.

# Processos e Mapeamentos

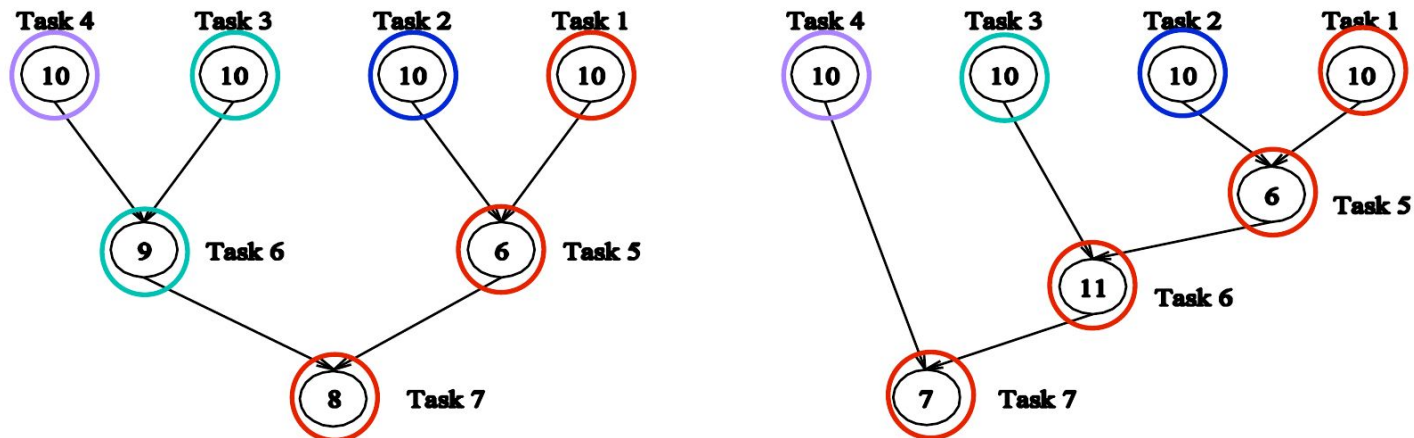
- Mapear tarefas a processos é crítico para o desempenho paralelo.
- Em que bases se deve escolher o mapeamento?
  - utilizando grafos de dependência de tarefas
    - escalone tarefas independentes a processos separados
      - ociosidade mínima
      - balanceamento de carga ótimo
  - utilizando grafos de interações de tarefas
    - queremos que os processos tenham uma interação mínima um com o outro
      - comunicação mínima

# Processos e Mapeamento

Um bom mapeamento deve minimizar o tempo de execução paralelo através de:

- Mapeamento de tarefas independentes a diferentes processos
- Atribuindo tarefas no caminho crítico a processos *ASAP*
- Minimização da interação entre processos
  - mapeia tarefas com interações densas ao mesmo processo.
- Dificuldade: critérios frequentemente conflitam uns com os outros.
  - p.expl, nenhuma decomposição minimiza interações mas sem *speedup*!

# Exemplo: Processos e Mapeamento



Exemplo: mapeando consultas ao banco de dados a processos.

- Considere os grafos de dependência em níveis
  - nenhum nó em um nível depende de outro
  - computar os níveis utilizando sort topológico
- Atribui todas as tarefas dentro de um nível a diferentes processos

# Técnicas de Decomposição

---



# Técnicas de Decomposição

## Como devemos decompor uma tarefa em várias subtarefas?

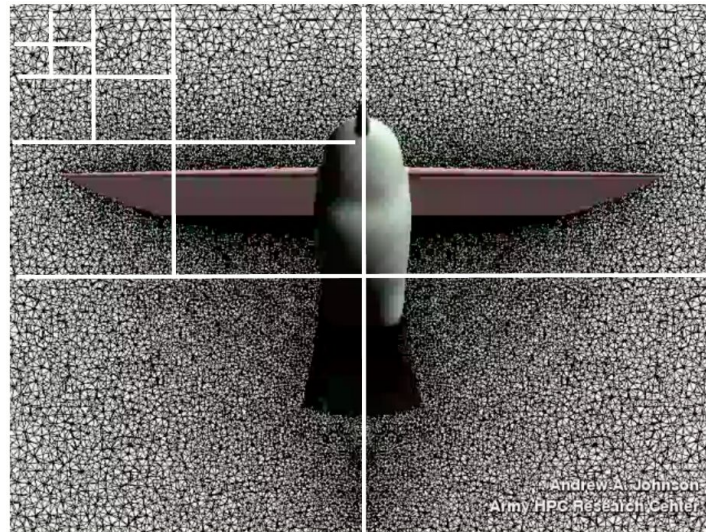
- Não existe uma receita universal
- Na prática, uma variedade de técnicas são utilizadas, incluindo:
  - decomposição recursiva
  - decomposição de dados
  - decomposição exploratória
  - decomposição especulativa

# Decomposição Recursiva

Adequada para problemas solucionáveis utilizando a abordagem dividir-e-conquistar

## Passos

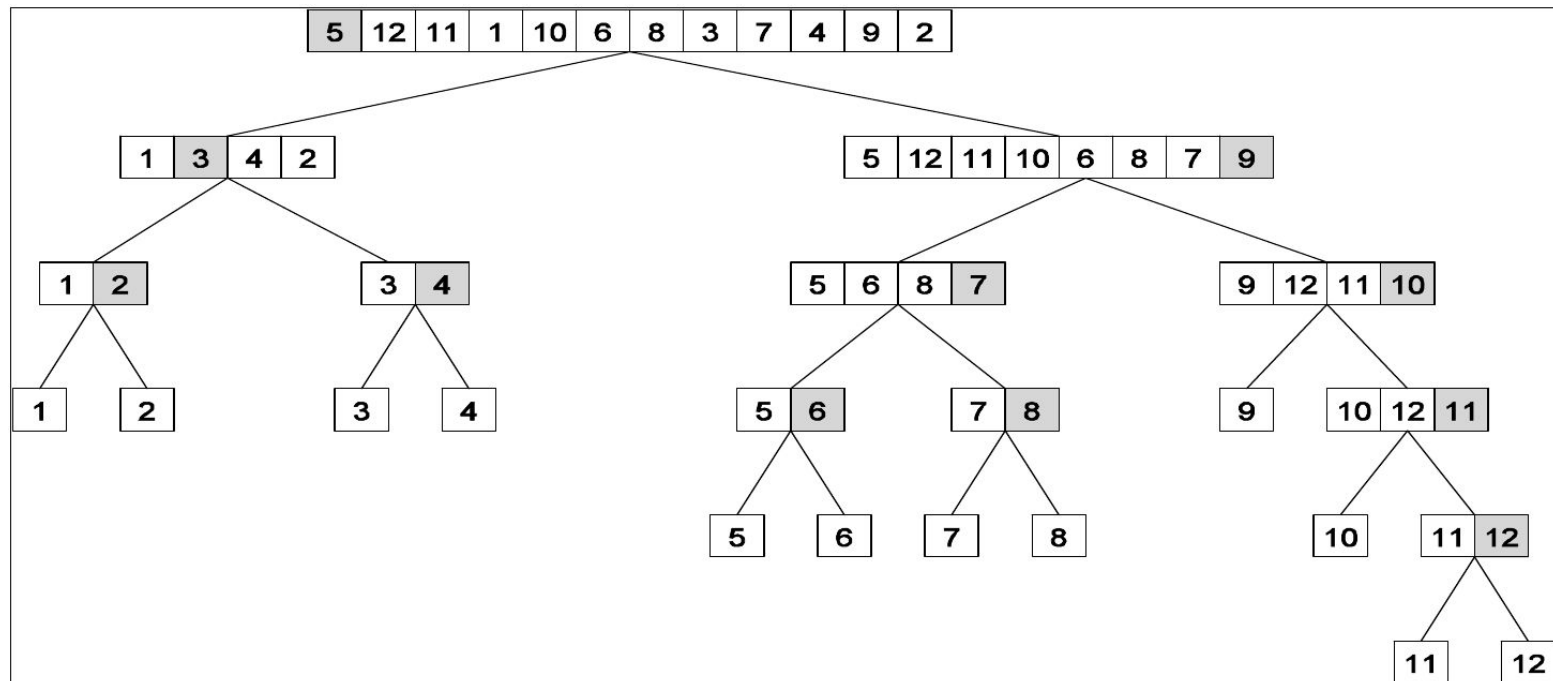
1. decomponha um problema em um conjunto de sub-problemas
2. recursivamente decomponha cada sub-problema
3. pare a decomposição quando a granularidade mínima desejada é alcançada



# Decomposição Recursiva para o Quicksort

Em cada nível:

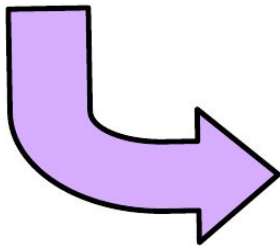
1. Selecione um pivô
2. Particione o conjunto em torno do pivô
3. Recursivamente ordene cada subvetor



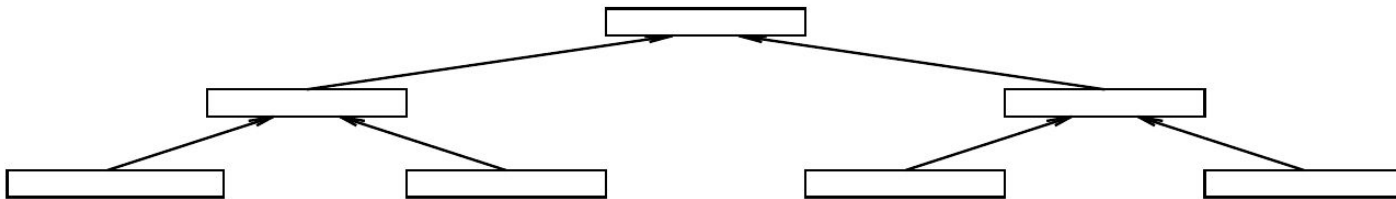
# Decomposição Recursiva para se achar o Mínimo

Encontrando o mínimo em um vetor utilizando-se a técnica divida-e-conquista

```
procedure SERIAL_MIN (A, n)  
begin  
  min = A[0];  
  for i := 1 to n - 1 do  
    if (A[i] < min) min := A[i];  
  return min;
```



```
procedure RECURSIVE_MIN (A, n)  
begin  
  if ( n = 1 ) then  
    min := A[0];  
  else  
    lmin := RECURSIVE_MIN(&A[0], n/2 );  
    rmin := RECURSIVE_MIN(&A[n/2], n-n/2);  
    if (lmin < rmin) then  
      min := lmin;  
    else  
      min := rmin;  
  return min;
```



Aplicável a outras operações associativas, e.g., soma, E, ...

# Decomposição de Dados

- Passos
  1. Identifique os dados nos quais as computações são realizadas
  2. Particione os dados entre as várias tarefas
    - a. o particionamento induz a decomposição do problema
- Dados podem ser particionados de várias maneiras
  - particionamento apropriado é crítico para o desempenho paralelo
- Decomposição baseada em
  - dados de entrada
  - dados de saída
  - dados de entrada + saída
  - dados intermediários

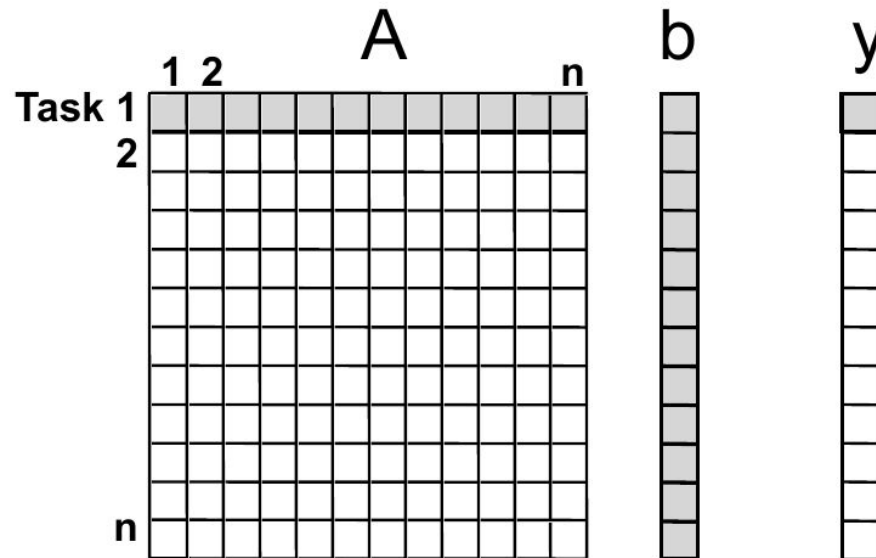
# Decomposição Baseada em Dados de Entrada

- Aplicável se cada saída é computada como uma função da entrada
- Pode ser a única decomposição natural se a saída não é conhecida
  - exemplos
    - encontrar o mínimo em um conjunto ou outras reduções
    - ordenar um vetor
- Associar uma tarefa com cada partição dos dados de entrada
  - tarefa realiza computação na sua parte dos dados
  - processamento subsequente combina os resultados parciais das tarefas anteriores
- As soluções para tarefas induzidas por particionamento dos dados de entrada podem não resolver diretamente o problema original.
  - pode ser necessária uma etapa subsequente para combinar os resultados.

# Decomposição baseada em Dados de Saída

- Se cada elemento da saída pode ser calculado independentemente
- Particionar os dados de saída entre as tarefas
- Fazer cada tarefa realizar a computação para suas saídas

Exemplo:  
multiplicação de  
matriz densa  
por vetor



# Exemplo: Decomposição de dados de saída

- Multiplicação de Matriz:  $C = A \times B$
- Computação de  $C$  pode ser particionada em quatro tarefas

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} \\ A_{2,1} & A_{2,2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{1,1} & B_{1,2} \\ B_{2,1} & B_{2,2} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} C_{1,1} & C_{1,2} \\ C_{2,1} & C_{2,2} \end{pmatrix}$$

Task 1:  $C_{1,1} = A_{1,1}B_{1,1} + A_{1,2}B_{2,1}$

Task 2:  $C_{1,2} = A_{1,1}B_{1,2} + A_{1,2}B_{2,2}$

Task 3:  $C_{2,1} = A_{2,1}B_{1,1} + A_{2,2}B_{2,1}$

Task 4:  $C_{2,2} = A_{2,1}B_{1,2} + A_{2,2}B_{2,2}$

Outras decomposições de tarefas são possíveis



# Particionamento de Dados Intermediários

- Se a computação é uma sequência de transformações
  - **(de dados de entrada em dados de saída)**
- Pode-se decompor baseado em dados necessários nas etapas intermediárias
  - o particionamento de dados intermediários pode levar, em alguns casos, a uma maior concorrência do que o particionamento dos dados de entrada ou de saída individualmente.
- Frequentemente, os dados intermediários não são gerados explicitamente no algoritmo serial que resolve o problema
  - é necessário reestruturar o algoritmo original para usar o particionamento de dados intermediários.

# Exemplo: Particionamento de Dados Intermediários

Multiplicação de Matriz Densa: Decomposição de dados intermediários: resulta em 8 + 4 tarefas

## Stage I

$$\begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} \\ A_{2,1} & A_{2,2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{1,1} & B_{1,2} \\ B_{2,1} & B_{2,2} \end{pmatrix} \rightarrow \left( \begin{array}{c} \begin{pmatrix} D_{1,1,1} & D_{1,1,2} \\ D_{1,2,1} & D_{1,2,2} \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} D_{2,1,1} & D_{2,1,2} \\ D_{2,2,1} & D_{2,2,2} \end{pmatrix} \end{array} \right)$$

## Stage II

$$\begin{pmatrix} D_{1,1,1} & D_{1,1,2} \\ D_{1,2,1} & D_{1,2,2} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} D_{2,1,1} & D_{2,1,2} \\ D_{2,2,1} & D_{2,2,2} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} C_{1,1} & C_{1,2} \\ C_{2,1} & C_{2,2} \end{pmatrix}$$

---

**Task 01:**  $D_{1,1,1} = A_{1,1} B_{1,1}$

**Task 02:**  $D_{2,1,1} = A_{1,2} B_{2,1}$

**Task 03:**  $D_{1,1,2} = A_{1,1} B_{1,2}$

**Task 04:**  $D_{2,1,2} = A_{1,2} B_{2,2}$

**Task 05:**  $D_{1,2,1} = A_{2,1} B_{1,1}$

**Task 06:**  $D_{2,2,1} = A_{2,2} B_{2,1}$

**Task 07:**  $D_{1,2,2} = A_{2,1} B_{1,2}$

**Task 08:**  $D_{2,2,2} = A_{2,2} B_{2,2}$

**Task 09:**  $C_{1,1} = D_{1,1,1} + D_{2,1,1}$

**Task 10:**  $C_{1,2} = D_{1,1,2} + D_{2,1,2}$

**Task 11:**  $C_{2,1} = D_{1,2,1} + D_{2,2,1}$

**Task 12:**  $C_{2,2} = D_{1,2,2} + D_{2,2,2}$

---

# Exemplo: Particionamento de Dados Intermediários

**Tarefas:** decomposição de dados intermediários na multiplicação de matriz densa

**Task 01:**  $D_{1,1,1} = A_{1,1} B_{1,1}$

**Task 03:**  $D_{1,1,2} = A_{1,1} B_{1,2}$

**Task 05:**  $D_{1,2,1} = A_{2,1} B_{1,1}$

**Task 07:**  $D_{1,2,2} = A_{2,1} B_{1,2}$

**Task 09:**  $C_{1,1} = D_{1,1,1} + D_{2,1,1}$

**Task 11:**  $C_{2,1} = D_{1,2,1} + D_{2,2,1}$

**Task 02:**  $D_{2,1,1} = A_{1,2} B_{2,1}$

**Task 04:**  $D_{2,1,2} = A_{1,2} B_{2,2}$

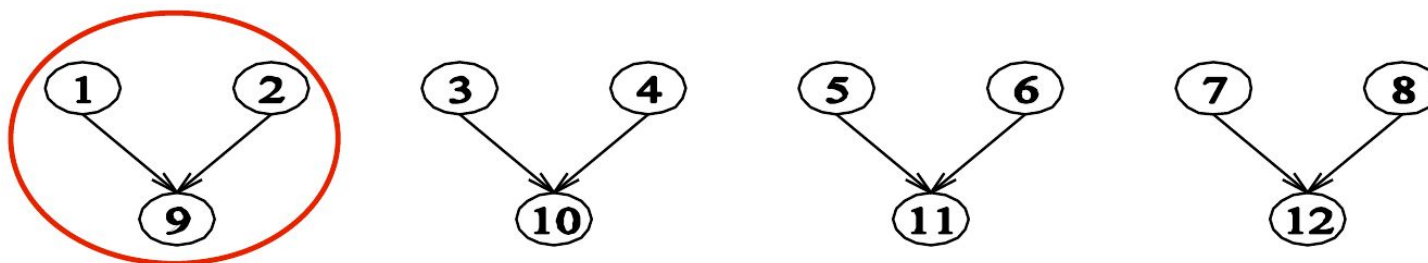
**Task 06:**  $D_{2,2,1} = A_{2,2} B_{2,1}$

**Task 08:**  $D_{2,2,2} = A_{2,2} B_{2,2}$

**Task 10:**  $C_{1,2} = D_{1,1,2} + D_{2,1,2}$

**Task 12:**  $C_{2,2} = D_{1,2,2} + D_{2,2,2}$

**Grafo de Dependência de Tarefas**



# Decomposição Exploratória

- É utilizada para decompor problemas cuja computação subjacente corresponde a uma busca em um espaço de soluções.
- Na decomposição exploratória, particionamos o espaço de busca em partes menores e a busca é realizada em cada uma destas partes concorrentemente, até que a solução seja encontrada.

# Decomposição Exploratória - exemplo

- Este jogo consiste de 15 peças numeradas de 1 a 15 e um espaço vazio, todos posicionados em uma grade 4 x 4.
- Uma peça pode ser movida para a posição em branco de uma posição adjacente a ela, assim criando um espaço vazio na sua posição original.
- Dependendo da configuração da grade, até 4 movimentos são possíveis: pra cima, pra baixo, pra esquerda, pra direita.
- As configurações inicial e final das peças são dadas (especificadas).
- O objetivo é determinar qualquer sequência ou uma menor sequência de movimentos que transforme a configuração inicial na configuração final.

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

(a)

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

(b)

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

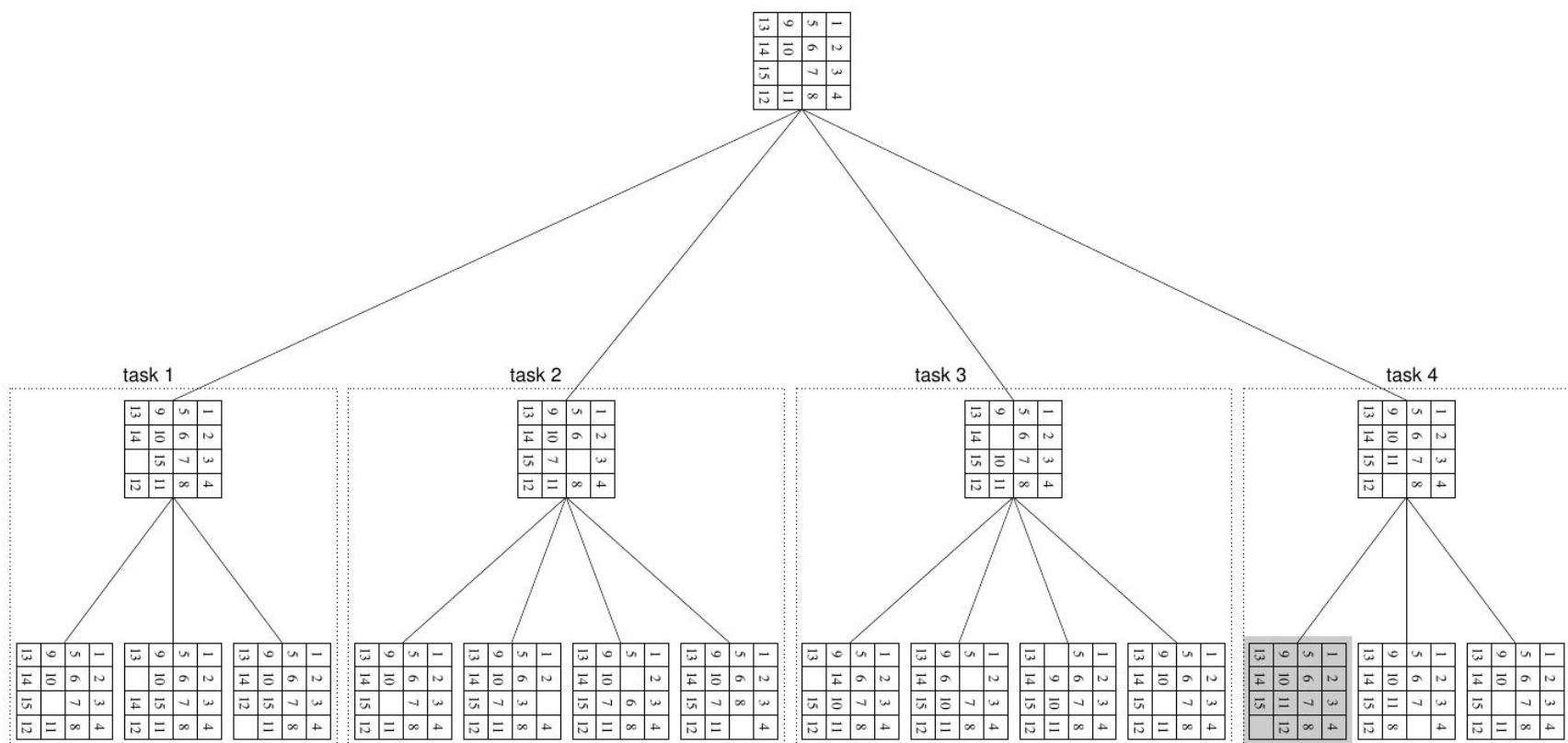
(c)

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

(d)

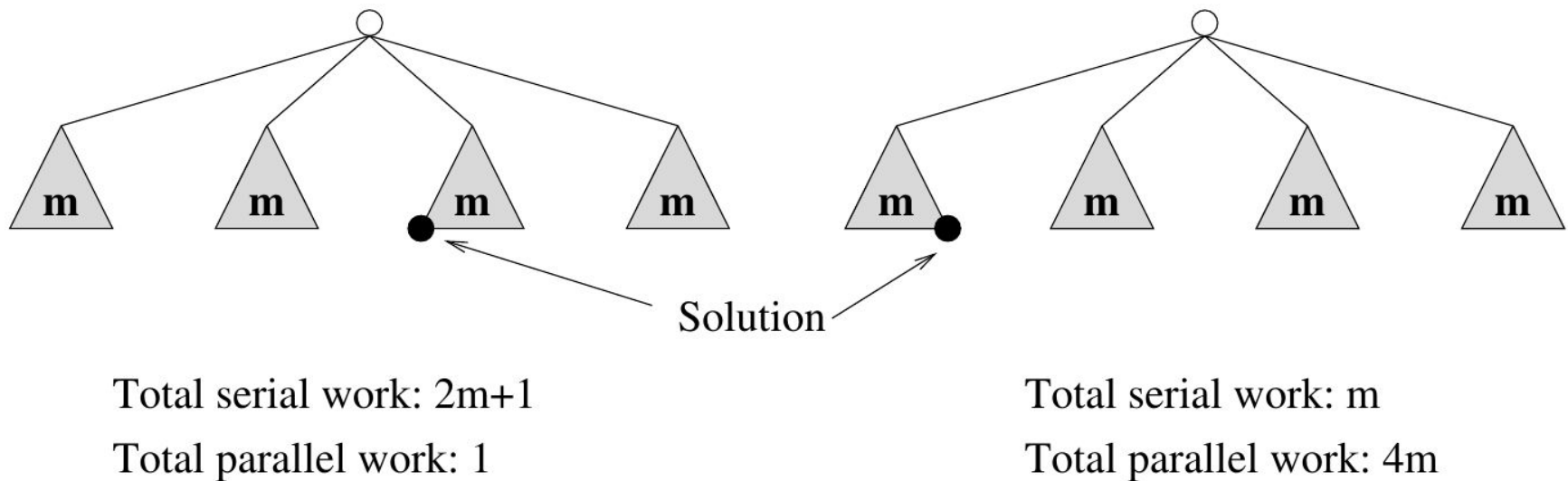
# Decomposição Exploratória - exemplo

O espaço de estados pode ser explorado gerando-se vários estados sucessores do estado atual e enxergá-los como tarefas independentes.



# Decomposição Exploratória - exemplo

- Em muitos casos da decomposição exploratória, a técnica de decomposição pode mudar a quantidade de trabalho realizada pela formulação paralela.
- Isto muda os resultados de speedups:
  - super linear
  - sub linear



# Decomposição Especulativa

- Em algumas aplicações, as dependências entre as tarefas não são conhecidas *a priori*.
- Para este tipo de aplicação, é impossível identificar tarefas independentes.
- Existem geralmente duas abordagens para se lidar com tais aplicações:
  - Abordagens conservativas, que identificam tarefas independentes somente quando se tem garantia de que realmente não têm dependências, e
  - Abordagens otimistas, que agendam tarefas mesmo que elas possam estar, potencialmente, erradas.
- Abordagens conservativas podem produzir pouca concorrência e abordagens otimistas podem precisar de um mecanismo de *roll-back* no caso de erros.



# Decomposição Especulativa - exemplo

Um exemplo clássico de decomposição especulativa é a simulação de eventos discretos.

- A estrutura de dados central em uma simulação de eventos discreta é uma lista de eventos ordenadas no tempo.
- Os eventos são extraídos exatamente na ordem temporal, processados e se necessário, eventos resultantes são inseridos de volta na lista de eventos.
- Considere, p.exemplo, o seu dia de hoje como um sistema de eventos discretos - vc acordou, se preparou, dirigiu até o trabalho, trabalhou, almoçou, trabalhou um pouco mais, voltou pra casa, jantou e foi dormir.
- Cada um destes eventos pode ser processados independentemente, contudo, na ida para o trabalho vc pode se deparar com um acidente infeliz e não chegar ao trabalho.
- Portanto, o agendamento otimista dos outros eventos deverá ser *rolled back*.