



## Avaliação de Desempenho em Programas Concorrentes

Paulo Sérgio Lopes de Souza pssouza@icmc.usp.br

Universidade de São Paulo / ICMC / SSC — São Carlos Laboratório de Sistemas Distribuídos e Programação Concorrente









#### Avaliação de Desempenho: fatores e objetivos

- Computação de Alto Desempenho
  - Deve maximizar o que se entende como "desempenho"
  - Devemos ser capazes de aferir o ganho de desempenho obtido
- Fatores afetam o desempenho de aplicações concorrentes
  - Plataformas computacionais distintas
  - Diferentes modelos de programação
  - Diferentes linguagens/bibliotecas para programação concorrente
  - Paradigmas de interação (comm e sync)
  - Heterogeneidades de arquiteturas, SOs, desempenho, ...
- Objetivos distintos mudam o entendimento de "desempenho"
  - Redução do tempo de resposta
  - Otimizar uso de memória para viabilizar execução de grandes volumes de dados
  - Minimizar consumo de energia
  - Aumentar a vazão de tarefas realizadas
  - Tolerância a falhas & Alta disponibilidade
  - ...
- Objetivos distintos têm métricas distintas para quantificar o desempenho

- Exemplos de métricas para avaliar o desempenho
  - Tempo de resposta, tempo de execução (sistema e usuário)
  - Vazão (throughput) de instruções/processos/requisições/...
  - Speedup & eficiência & escalabilidade
  - Demanda por memória
  - Latência de requisições,
  - Taxas de E/S (throughput de rede, disco, processamento gráfico, ...)
  - Custos de: projeto, implementação, (V, V & T), e manutenção
  - Reusabilidade e portabilidade
- Escolha da métrica para avaliar o desempenho deve ir ao encontro dos objetivos da aplicação e/ou do que se deseja avaliar na aplicação

#### Avaliação de Desempenho: modelos

- Além da métrica, deve-se determinar componentes da aplicação que afetam o desempenho
  - Formam um modelo de desempenho que permitem analisar a eficiência dos algoritmos em relação aos objetivos
    - Ressaltam gargalos, limitações e possibilidade de escalabilidade
    - Modelos guiam o projeto e mostram a qualidade dele
      - Ajudam a focar onde as otimizações devem ser feitas
- Modelos de desempenho caracterizam aplicações concorrentes em
  - Porções sequenciais e paralelas
  - Custos com criação e gerência de processos
  - Custos com comunicação e sincronização
  - Custos com outras E/S relevantes à aplicação

- Um exemplo:
  - Programa Concorrente X tem três soluções computacionais
    - Para uma carga de trabalho N = 100 e 12 CPUs há
      - Sp = 10.8 e E = 90%.
  - Algoritmo sequencial:
    - $N + N^2$
  - As três versões do algoritmo concorrente são:
    - 1)  $N + N^2 / P$
    - 2)  $(N+N^2) / P + 100$
    - 3)  $(N+N^2) / P + 0.6P^2$
  - Os três algoritmos têm desempenhos iguais na configuração acima
    - Qual seria o SP e a E com:
      - 1000 processadores?
      - Carga de trabalho N = 10 ou N=1000?

• Algoritmo sequencial do exemplo:  $N + N^2$  N = 10 => 10+[(10\*10)] = 110 N = 100 => 100+[(100\*100)] = 10100N = 1000 => 1000+[(1000\*1000)] = 1001000

Considerando a primeira versão do algoritmo paralelo:

1) N + N<sup>2</sup> / P (Divide 2° componente, mas replica o 1°). N = 10 e P = 12 10+(10\*10)/12=18,3Sp = 6,0 E = 50,0% N = 100 e P = 100 100+(100\*100)/100=200Sp = 50,5 E = 50,5% N = 1000 e P = 1000 1000+(1000\*1000)/1000=2000Sp = 500,5 E = 50,1%

N	Р	Tempo	Sp	Ef(%)
100	12	933,3	10,8	90,2
10	12	18,3	6,0	50,0
100	100	200,0	50,5	50,5
1000	1000	2000,0	500,5	50,1

Algoritmo sequencial do exemplo: N + N<sup>2</sup>
 N = 10 => 10+[(10\*10)] = 110
 N = 100 => 100+[(100\*100)] = 10100
 N = 1000 => 1000+[(1000\*1000)] = 1001000

Considerando a segunda versão do algoritmo paralelo:

2) (N+N2)/P + 100 (Divide ambos os componentes, mas tem sobrecarga fixa) 
$$N = 10 \text{ e P} = 12$$
  $(10+(10*10))/12 + 100 = 109,2$   $Sp = 1,0 \text{ E} = 8,4\%$   $N = 100 \text{ e P} = 100$   $(100+(100*100))/100 + 100 = 201,0$   $Sp = 50,2 \text{ E} = 50,2\%$   $N = 1000 \text{ e P} = 1000$   $(1000+(1000*1000))/1000 + 100 = 1101,0$   $Sp = 909,2 \text{ E} = 90,9\%$ 

N	٧	Р	Tempo	Sp	Ef(%)
	100	12	941,7	10,7	89,4
	10	12	109,2	1,0	8,4
	100	100	201,0	50,2	50,2
	1000	1000	1101,0	909,2	90,9

Algoritmo sequencial do exemplo: N + N<sup>2</sup>
 N = 10 => 10+[(10\*10)] = 110
 N = 100 => 100+[(100\*100)] = 10100
 N = 1000 => 1000+[(1000\*1000)] = 1001000

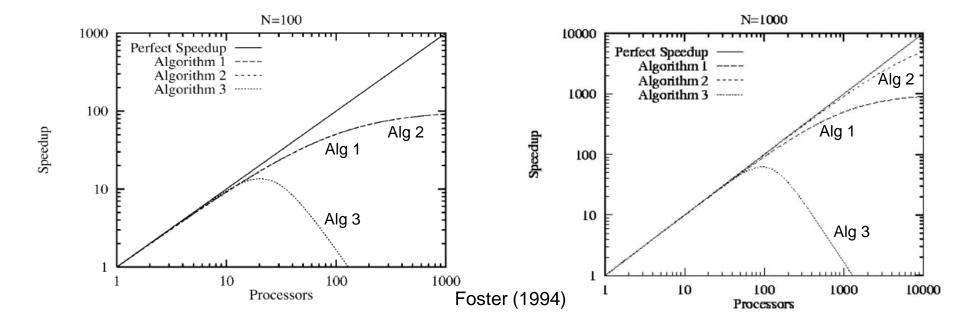
Considerando a terceira versão do algoritmo paralelo:

3) 
$$(N+N2)/P + 0.6P^2$$
 (Divide ambos os componentes, com sobrecarga variável)  $N = 10 \text{ e P} = 12 \quad (10+(10*10))/12 + 0.6*(12*12) = 95.6$   $Sp = 1,2 \quad E = 9.6\%$   $N = 100 \text{ e P} = 100 \quad [100+(100*100)]/100 + 0.6*(100*100) = 6101$   $Sp = 1,7 \quad E = 1,7\%$   $N = 1000 \text{ e P} = 1000 \quad [1000+(1000*1000)]/1000 + 0.6*(1000*1000) = 601001$   $Sp = 1,7 \quad E = 0,2\%$ 

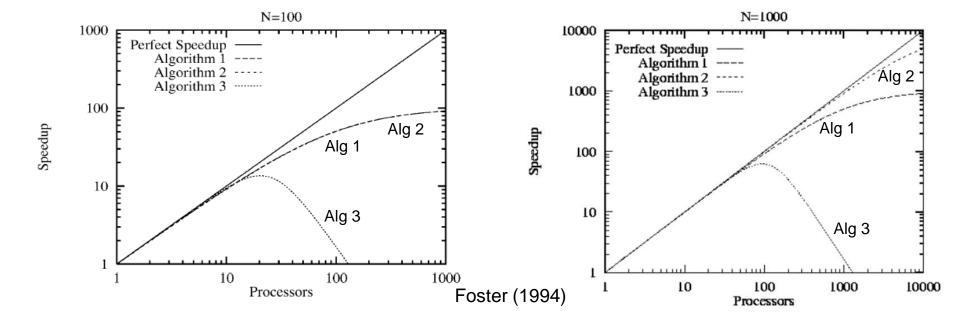
N	Р	Tempo	Sp	Ef(%)
100	12	928,1	10,9	90,7
10	12	95,6	1,2	9,6
100	100	6101,0	1,7	1,7
1000	1000	601001,0	1,7	0,2

Foster (1994)

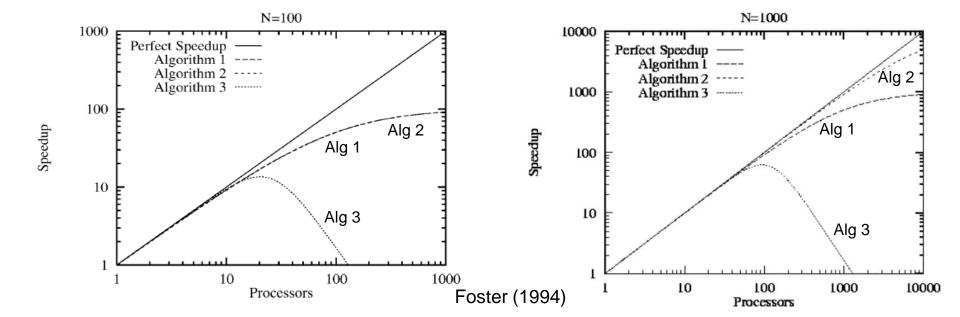
- 1)  $N + N^2 / P$ 
  - Não paraleliza todo o código
  - Porção sequencial torna-se significativa conforme P aumenta para uma mesma carga
  - Desempenho menor que o algoritmo 2 para P=1000



- 2)  $(N+N^2) / P + 100$ 
  - Paraleliza 100% do algoritmo, comum custo fixo de 100 unidades
    - Custo fixo impacta mais o desempenho com carga menor
    - Apresentou o melhor desempenho para valores maiores de P e N



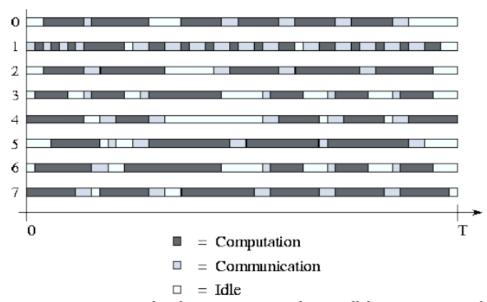
- 3)  $(N+N^2) / P + 0.6P^2$ 
  - Paraleliza 100% do algoritmo com um alto custo associado a P<sup>2</sup>
  - Apresenta o pior desempenho dos três nos testes realizados
- Conclusões
  - Considere sempre o tempo de variando:
    - custos extras associados ao algoritmo paralelo,
    - tamanho da plataforma (P) e
    - carga de trabalho (N)



- Custo Total (CT) da Execução Concorrente
  - $CT = p.T_p$
  - p é o nr de processadores e TP é o custo em um processador
    - Custo normalmente é o tempo de resposta, mas pode ser outra métrica
- Sobrecarga (overhead) da Versão Concorrente
  - $T_o = CT T_{seq}$
  - T<sub>seq</sub> é o custo da versão sequencial mais eficiente conhecida
- Origens da sobrecarga:
  - Interação (comunicação e sincronização)
  - Ociosidade
    - Desbalanceamento
    - Sincronização
    - Porções seriais
  - Computação Extra
    - Algoritmos sequenciais originais podem não ser paralelizáveis
    - Versões paralelas podem agregar novas computações para permitir um grau maior de concorrência

#### Tempo de Resposta

- Tempo decorrido desde que o 1º processo é submetido até o momento que o último processo termina de executar
- Tempo verificado pelo usuário final
  - Engloba chaveamentos de contexto, computação, comunicação e ociosidade



**Figure 3.2:** Activity plot during execution of a parallel program on eight processors. Each processor spends its time computing, communicating, or idling. T is the total execution time.

Tempo de Resposta, uma generalização

$$T = \frac{1}{P} (T_{\text{comp}} + T_{\text{comm}} + T_{\text{idle}})$$

$$= \frac{1}{P} \left( \sum_{i=0}^{P-1} T_{\text{comp}}^{i} + \sum_{i=0}^{P-1} T_{\text{comm}}^{i} + \sum_{i=0}^{P-1} T_{\text{idle}}^{i} \right)$$
Foster (1994)

- T<sub>comp</sub> é o tempo computando
  - Depende da carga de trabalho N representada por um ou mais parâmetros:
    - Número de operações básicas sobre N
      - Multiplicação de matrizes sequencial seria N<sup>3</sup>
      - Soma de dois vetores seria N
    - Considerar porções sequenciais e paralelas dos códigos
  - Determinar o tempo de cada operação básica:
    - Empiricamente em função do hardware usado
  - Devem ser consideradas:
    - · Replicações de computação,
    - Plataformas heterogêneas,
    - Custo de acesso às memórias (quando remotas)

T<sub>comm</sub> é o somatório do custo T<sub>msg</sub> de todas as mensagens enviadas

$$T_{msg} = T_s + T_w * Q$$

- T<sub>s</sub> Tempo de Startup
  - Tempo do protocolo de comunicação e início da transferência
- T<sub>w</sub> Tempo de transferência de uma palavra
- Q Tamanho Msg em número de palavras

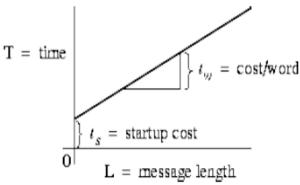


Figure 3.3: Simple communication cost model:  $T_{msg} = t_s + t_w L$ . In this plot of time versus message length, the slope of the line corresponds to the cost per word transferred and the y-intercept to the message startup cost.

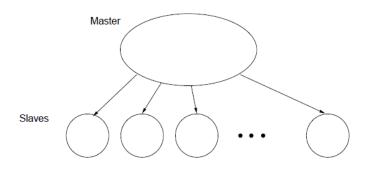
Foster (1994)

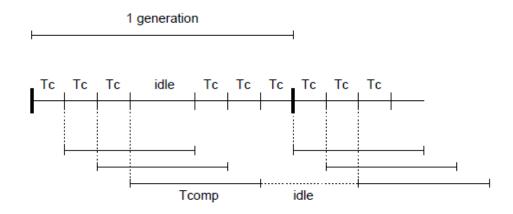
 O custo da comunicação em memória compartilhada é o custo da busca/escrita de dados da/para memória

- Medição do desempenho de uma rede local com máquinas assíncronas
  - Round-Trip Time (RTT) ou Ping-Pong
    - Processo 0 transmite uma msg para uma máquina remota (ping)
    - Processo 1 na máquina remota recebe a msg e a retransmite de volta (pong)
  - Transmite com diferentes tamanhos de mensagem (0 Bytes em diante)
- Saltos em diferentes redes também podem ser computados no caminho
  - Enviadas msgs para destinos na própria rede e para máquinas fora dela
- Medições muito curtas precisam reduzir sobrecarga da própria medição

```
tmp = tempo();
start = tempo();
/* computação a medir tempo */
end = tempo();
overhead = start - tmp;
total-time = end - start - overhead;
...
```

- Ociosidade T<sub>idle</sub> é o tempo do processo parado, esperando algo
  - Por dados ou pelo término do processamento remoto
- Falta de balanceamento causa espera por término de processamento remoto
- Falta de dados ocorrem quando precisa sincronização ou comunicação
- Para evitar: sobreposição de computação e comunicação
  - Geração de múltiplas threads mantém CPU processando
  - Primitivas n\u00e3o bloqueantes
- T<sub>idle</sub> pode ser estimado com base em T<sub>comp</sub> e T<sub>comm</sub>





$$idle = T_{comp} - (S-1)T_c$$

- Speed up (Sp) e Eficiência (E) ... relembrando...
  - Speedup

Absoluto (considera melhor algoritmo sequencial conhecido):

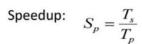
$$Sp = T_{seq} / T_{par p}$$
 (sobre p processadores)

Relativo (considera programa paralelo em apenas um processador):

$$Sp = T_{par\_1} / T_{par\_p}$$

Eficiência

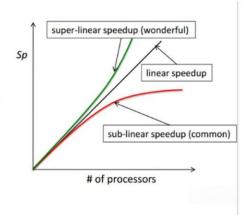
E = Sp / p (p é o número de processadores)



- p = # of processors
- Ts = execution time of the sequential algorithm
- Tp = execution time of the parallel algorithm with p processors
- Sp= P (linear speedup: ideal)

Parallel efficiency

$$E_p = \frac{S_p}{p} = \frac{T_s}{pT_p}$$



- Lei de Amdahl
  - Com uma carga W fixa, o limite do Sp é 1 / α, onde α é o percentual sequencial da carga de trabalho (0 >= α <= 1)</li>

```
Sp = (W / (\alpha W + (1-\alpha)(W/n))
...
n / (1 + (n-1) \alpha)
...
1 / \alpha, quando n tende ao infinito
```

• Com overheads (comunicação, ociosidade, replicação da computação)

```
Sp = (W / (\alphaW+(1-\alpha)(W/n) + T0)
...
1 / (\alpha + (T0/W))
...
1 / \alpha, quando n tende ao infinito
```

- Para Amdahl maiores limitações vêm de custos de
  - comunicação, ociosidade, replicações e porções sequenciais
- Algoritmo paralelo deve maximizar porções paralelas enquanto diminui a sobrecarga gerada pela computação paralela

#### Referências

FOSTER, I. Designing and Building Parallel Programs, Addison-Wesley Publishing Company, 1994.

GRAMA, A.; KUMAR, U.; GUPTA, A.; KARYPIS, G. Introduction to Parallel Computing, 2nd Edition, 2003.

Cantú-Paz, E.; *Designing Efficient Master-Slave Parallel Genetic Algorithms*. University of Illinois at Urbana-Champaign, Report Nr. 97004, 1997.





# Avaliação de Desempenho em Programas Concorrentes

Paulo Sérgio Lopes de Souza pssouza@icmc.usp.br

Universidade de São Paulo / ICMC / SSC – São Carlos Laboratório de Sistemas Distribuídos e Programação Concorrente







