

David Grunheidt Vilela Ordine, Márcio Castro

Departamento de Informática e Estatística (INE) Universidade Federal de Santa Catarina (UFSC) david.ordine@grad.ufsc.br marcio.castro@ufsc.br

27 de dezembro de 2020





Sumário

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

OpenMP API MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Fast

K-Means

Integer-Sort



- Introdução
- Fundamentação Teórica
- Desenvolvimento
- Resultados
- Conclusão

Contexto

Sumário

Introdução

Fundamentação
Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast Gaussian Filte

LU Factorizatio
K-Means
Integer-Sort

Resultado

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energétic



- Objetivo de alcançar a computação em Exascale
- Viável 50 GFlops/W X Máximo 14.719 GFlops/W
- *Trade-off* desproporcional entre desempenho e consumo energético (barreira de potência)

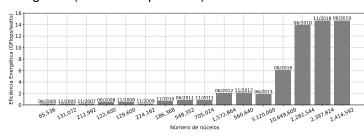


Figura 1: Eficiência energética X número de núcleos do TOP1 supercomputador do ranking TOP500 ao passar dos anos.

Contexto

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

OpenMP API

Modelo mestre-escra

MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Descrivorviment

Fast

LU Factorization

K-Means Integer-Sort

esultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético



- Processadores manycore de baixa potência como solução do problema
 - MPPA-256 [1]
 - Adapteva Epiphany [4]
 - SW26010 (Sunway TaihuLight) [2]
- MPPA-256 como objeto de estudo deste trabalho
- Necessário avaliar seu desempenho:
 - CAP-Benchmarks

Contexto

Sumário Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256 OpenMP API

MPPA IPC API MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Friendly Numbers

Friendly Numbers

Gaussian Filter

K-Means Integer-Sort

esultado

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético

Conclusão



Duas versões do benchmark:

- MPPA Interprocess Communication API (IPC)
- MPPA Asynchronous Communication API (ASYNC)

Objetivos:

- Portar aplicações do CAP-Bench para a API ASYNC
- Avaliar os custos e benefícios do MPPA-256 (tempos de execução, gasto energético e tráfego de dados)
- Comparar as tecnologias IPC e ASYNC
- Estudar as peculiaridades de cada tecnologia

MPPA-256

Sumário

Introdução Fundamentação

Teórica

MPPA-256

OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API
CAR Reportments

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filter

LU Factorization

K-Means

Integer-Sort

Docomponho

Tráfego de dados Consumo energético



- 16 *clusters* de computação (CCs)
 - 16 núcleos em cada CC, atuando a 400 Mhz cada
 - Memória compartilhada de 2MB
 - Memória cache associativa 2-way, privadas e de 32 kB
- 4 clusters de E/S
 - 4 núcleos gerenciadores de recursos em cada

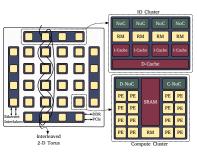


Figura 2: Visão arquitetural do MPPA-256 [5]

Open Multi-Processing

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

MPPA-256

OpenMP API

MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast

Gaussian Fi

LU Factoriza

Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados



- Implementação de aplicações paralelas
 - C, C++ e Fortran
- Voltada ao multithreading
- Centrada no modelo Fork-Join

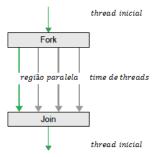


Figura 3: Esquema do modelo fork-join.

Open Multi-Processing

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA-256

OpenMP API

Modelo mestre-escrav MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvoiviment

Friendly Numbers

O-----

LLI Contexization

LO I actorization

Integer-Sort

lesultados

Desempenho Tráfego de dados Consumo energético

Conclusão



Diretivas de compilação e regiões paralelas

■ #pragma omp parallel for

```
static void createArray() {
int array[max], index;
int index_max = 10;
#pragma omp parallel for
for (index = 0; i < index_max; index++)
array[index] = index;
}</pre>
```

Figura 4: Execução de um loop de forma paralela.

Open Multi-Processing

Sumário

Introdução Fundamentação

Teórica

MPPA-256

OpenMP API

MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Descrivery

Friendly Numbers

Gaussian Filter

K-Means
Integer-Sort

Resultado:

Tráfego de dados

Conclusão



Cláusulas OpenMP

private, default e reduction

Figura 5: Exemplo de leitura e armazenamento seguro em variável compartilhada entre threads em uma das aplicações do CAP-Bench.

Modelo mestre-escravo no MPPA-256

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

MPPA-256 OpenMP API

Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API

MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Exicatelly Numbers

Fast

Gaussian Fi

LU Factoriz

Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados Consumo energéti



- Clusters de E/S gerenciam os clusters de computação
- Execução de códigos binários diferentes
- Cada cluster executa um código paralelizado com OpenMP

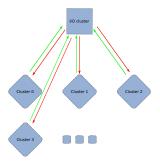


Figura 6: Fluxo de uma aplicação seguindo o modelo mestre-escravo no MPPA-256.

MPPA IPC API

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA IPC API

MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Integer-Sort



- Definir caminhos de comunicação explicitamente
- Controle dos caminhos é feito pelo programador
- Conhecimento profundo da arquitetura

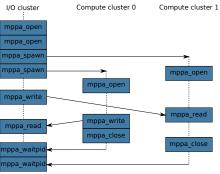


Figura 7: Fluxo de uma aplicação usando funções do tipo POSIX da IPC no MPPA-256.

MPPA ASYNC API [3]

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

OpenMP API Modelo mestre-escrav

MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filt

LU Factorization

V Maana

Integer-Sort

resurtados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético



- Comunicação assíncrona e unilateral entre clusters
- Segmentos sobre espaços locais de memória
 - Abstração do modelo de memoria distribuída
 - Clonagem de segmentos
 - Operações put/get sobre segmentos

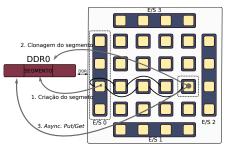


Figura 8: Visão esquemática do funcionamento da biblioteca async

CAP-Benchmarks [6]

Sumário Introdução

Eundamontação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Fast Gaussian Filter LU Factorization K-Means Integer-Sort

Resultados

Desempenho Tráfego de dados Consumo energétic



- Conjunto de 7 aplicações desenvolvidas em C
 - Uma das aplicações não foi portada neste trabalho
- Domínios de problemas variados
- Diferentes padrões paralelos
- Testar o processador em diversas condições
- Criado para avaliar diferentes processadores de arquitetura Manycore

Desenvolvimento

Sumário Introdução

Fundamentação

MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Integer-Sort



- Fluxo de desenvolvimento de cada aplicação
 - Alterações de otimização
 - Alterações de tecnologia de comunicação
- Otimizações valem para ambas as versões
- Comparação dos resultados leva em conta somente a tecnologia

Friendly Numbers

Sumário

Introdução

Fundamentação
Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolviment

Friendly Numbers

Gaussian Filter
LU Factorization
K-Means
Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados Consumo energétic



- Dois números naturais são amigáveis se compartilham a mesma abundância
- Abundância A de um número $n ext{ -> } A(n) = \frac{\sigma(b)}{n}$
 - lacksquare $\sigma(n)$ representa a soma de todos os divisores de n
- Calcula e compara as abundâncias de números em um intervalo
- Quais pares de números são amigáveis neste intervalo?

Alterações no FN

Sumário Introdução

Fundamentação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filter
LU Factorization

Integer-Sort Resultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético



- Segmento sobre o array de tarefas
- Operações de PUT/GET somente nos slaves
- Otimização na função de soma dos divisores
 - Antes: loop entre 2 e o número
 - Agora: loop entre 2 e metade do número
- POSIX Threads -> OpenMP
 - Implementação do paralelismo reduzido: 50 linhas -> 5.

```
1 /* Items to be sent to slaves */
2 typedef struct {
3    int number; /* Number  */
4    int num; /* Numerator  */
5    int den; /* Denominator */
6 } Item;
7
8    #define MAX_TASK_SIZE 65536
9
10 static Item tasks[MAX_TASK_SIZE];
```

Figura 9: Definição das tarefas por parte do cluster de IO.

Features from Accelerated Segment Test

Sumário Introdução

Fundamentação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API

Doconyolyimonto

Friendly Numbers

Fact

LU Factorization K-Means

Dogultada

riesuitados

Tráfego de dados Consumo energéti



- Algoritmo de detecção de cantos
- Extrair pontos importantes em uma imagem
- \blacksquare Círculo de 16 *pixels* testa se um ponto p é um canto
- Brilho de um *pixel* é um inteiro entre 1 e 16
- É canto se:
 - Brilho dos N *pixels* do círculo > brilho de p + limiar t
 - lacksquare Brilho dos N *pixels* do círculo < brilho de p limiar t

Alterações no FAST

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

OpenMP API Modelo mestre-escravo

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast

Gaussian Filter

LU Factorizatio

Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados Consumo energétic

Conclusão



Versão antiga

- Tarefas enviadas explicitamente aos CCs
- CCs aguardavam em um while(true)
- Mensagens sinalizando continuação ou finalização
- Nova versão
 - CCs sabem exatamente a quantidade de tarefas a serem realizadas
 - Solicitam tarefas ao cluster de I/O
 - Mensagens do master para um slave: Redução 4 -> 1
 - Mensagens de um slave para o master: Redução 2 -> 1
- Inversão da lógica de tarefas garante grande paralelismo

Gaussian Filter

Sumário

Introdução

Teórica MPPA-256

MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Fast

Gaussian Filter

Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados Consumo energétic

Conclusão



Algoritmo que aplica um filtro de suavização em uma imagem

- Poucas alterações entre versões do CAP-Bench
- Dois segmentos criados
 - No array que guarda a máscara a ser aplicada
 - No array que guarda um pedaço da imagem a ser processado (chunk)
- Um acesso por vez ao segundo segmento
 - Memória insuficiente para criar um segmento sobre toda a imagem
- Operações de PUT/GET somente nos slaves

LU Factorization

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA-256

Modelo mestre-escra MPPA IPC API

MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Number

Gaussian Filt

LU Factorization

K-Means Integer-Sort

Resultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético



- Aplicação com maior número de alterações
- Transforma uma matriz A em duas matrizes
 - \blacksquare Uma triangular inferior L
 - \blacksquare Uma triangular superior U
 - A = L * U

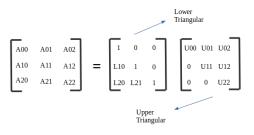


Figura 10: Resultado esperado pelo algoritmo LU.

LU - Versão Antiga

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256

Modelo mestre-escri MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Desenvolviment

Fast

Gaussian Filt

LU Factorization

Integer-Sort

resultados

Tráfego de dados

Conclusão



Permutações de linhas e colunas

- PLU -> P * A = L * U
- P é o agregado de todas as permutações
- Envio de blocos da matriz A de forma errada

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 3 & 8 \\ 12 & 7 & 15 & 12 \\ 3 & 12 & 92 & 8 \\ 6 & 9 & 3 & 1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 3 & 8 \\ 12 & 7 & 15 & 12 \\ 3 & 12 & 92 & 8 \\ 6 & 9 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

Figura 11: Exemplo de um bloco passado a um slave em cada versão da LU. (A = Versão antiga, B = Versão nova)

LU - Versão Nova

Sumário Introdução

Fundamentação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filte

LU Factorization

Integer-Sort

Docomponho

Tráfego de dados Consumo energétic



- Remoção das permutações de linhas e colunas
- Correção no envio de blocos aos slaves
- Segmentos sobre o array de tarefas e sobre a matriz
- CCs consultam segmento de tarefas
 - Verificam se continuam ou finalizam a execução
 - Informação anterior possibilita acessar blocos na matriz

K-Means

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256 OpenMP API

MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filter

LU Factorizatio

K-Means Integer-Sort

Resultado

Tráfego de dados Consumo energétic



- Algoritmo de clusterização de dados
- Dados n pontos de dimensão d
 - Particionar estes pontos em k conjuntos

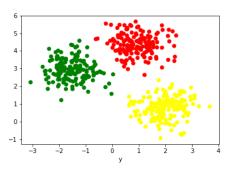


Figura 12: Exemplo genérico do resultado final da execução do K-means plotado em um gráfico.

Alterações no K-Means

Sumário Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256

Modelo mestre-escri MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Friendly Number

Fast Gaussian Filter

LU Factorizatio
K-Means

Integer-Sort

Resultado

Tráfego de dados

Consumo energético



- Simplificação no modelo de dados
- Versão antiga
 - Pontos eram *structs* -> {dimensão, elementos}
- Versão atual
 - Pontos salvos em um array unidimensional
 - Tamanho do array = nPontos * dimensão
 - Facilidade para criar o segmento sobre os pontos

Alterações no K-Means

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

Modelo mestre-escri MPPA IPC API

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast Gaussian Filter

LU Factorization

K-Means Integer-Sort

Resultado

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energéti

Conclusão



Alteração no cálculo dos centroids

- Média dos elementos de um certo grupo k
- Versão antiga
 - Calculo todo feito nos CCs
 - CCs enviavam as populações parciais ao master
 - Master respondia a soma desses dados
- Versão atual
 - Somente a soma dos vetores parciais é feita nos CCs
 - População total facilmente acessível no master
 - Cálculo da média é feita no cluster de E/S
 - Redução de 2 operações de escrita e 2 operações de leitura

Integer Sort

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256

Modelo mestre-escrav MPPA IPC API MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filte

LU Factorizati

Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados Consumo energéti



- Algoritmo de ordenação de um grande número de inteiros
- CAP-Bench -> bucket-sort
- Elementos a serem ordenados são divididos em baldes
 - Armazena certa quantidade de inteiros

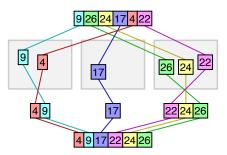


Figura 13: Exemplo genérico do resultado final da execução do IS na variação bucket-sort

Alterações no IS

Sumário Introdução

Fundamentação

Fundamentação
Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Fast Gaussian Filter LU Factorization

Integer-Sort

Resultado

Tráfego de dados Consumo energétic

Conclusão



Versão antiga

- Ordenação parcial dos buckets não otimizada
- Número de elementos ordenados é sempre o número máximo de elementos em um bucket na maior classe de problema (huge)
- Valor escolhido pois é divisível por 16 e abrange todas as classes
- Grande quantidade de elementos dummy

Versão nova

- Ordenação parcial dos buckets otimizada
- Número de elementos ordenados = número de elementos de um bucket + no máximo 16 elementos
- Continua sendo divisível por 16 e abrangendo todas as classes
- Quantidade insignificante de elementos dummy

Métricas definidas

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA-256

Modelo mestre-escrav

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Number

Fast

Gaussian Filter

LU Factorization

Integer-Sort

Resultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético

Conclusão



Métrica Unidade Média do tempo de execução dos slaves Segundos Tempo de execução do processo *master* Segundos Tempo total de comunicação entre master e slaves Segundos Quantidade de dados que o master envia aos slaves Megabytes Quantidade de dados que o master recebe dos slaves Megabytes Potência média durante a execução da aplicação Watts Consumo de energia durante a execução da aplicação ioules

Tabela 1: Métricas definidas para comparação das tecnologias.

Variações de execução

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256 OpenMP API Modelo mestre-escravo MPPA IPC API MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Fast Gaussian Filter LU Factorization K-Means

Integer-Sort Resultados

Desempenho Tráfego de dados Consumo energético



- Classes de tamanho tiny, small, standard, large e huge
- Para cada classe, variou-se o número de clusters de computação entre 1, 2, 4, 8 e 16
- 5 repetições para cada uma dessas variações
- 16 núcleos de processamento ativos em todas as variações

Significado das tabelas

Sumário Introdução

Teórica

OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast

LU Factorization

K-Means Integer-Sort

Resultados

Tráfego de dados

Consumo energético



- Exibem redução ou aumento de determinada métrica
 - ((ResultadoASYNC/ResultadoIPC) 1) * 100
 - Porcentagem de redução/aumento na versão ASYNC
- Focam no melhor e pior resultado de redução

Tempos de execução de cada CC

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escrav
MPPA IPC API

MPPA ASYNC API CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers Fast

LU Factorizatio
K-Means
Integer-Sort

Resultados

Desempenho

Tráfego de dados Consumo energético

Conclusão



Melhoria em todos os kernels

■ Redução variou entre 57.14% e 94.44%

Арр			Redução M	línima		Redução Máxima					
	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)	
FAST	Tiny	8	0.72	0.05	93.06	Tiny	16	0.36	0.02	94.44	
FN	Huge	1	34412.07	1952.39	94.33	Small	16	267.9	15.14	94.35	
GF	Tiny	4	1.38	0.09	93.48	Tiny	8	0.69	0.04	94.2	
IS	Tiny	8	1.82	0.78	57.14	Huge	1	282.06	115.03	59.22	
KM	Tiny	16	2.86	0.19	93.36	Standard	1	1427.49	91.55	93.59	
LU	Tiny	2	0.28	0.09	67.86	Huge	2	40.15	9.02	77.53	

Tabela 2: Reduções ao comparar-se os tempos dos processos slaves.

Tempos de execução do processo master

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica MPPA-256 OpenMP API Modelo mestre-escravo MPPA IPC API MPPA ASYNG API

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filter LU Factorization K-Means

Integer-Sort Resultado

Desempenho Tráfego de dados

Consumo energéti

Conclusão



Melhoria em todos os kernels

■ Exceção: LU

■ Redução variou entre -28.79% e 70.2%

■ FAST e GF com tempo 0 em ambas versões

App	Redução Mínima						Redução Máxima					
	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)		
FN	Tiny	1	0.14	0.08	42.86	Huge	1	118.54	35.32	70.2		
IS	Standard	1	12.27	10.96	10.68	Huge	8	56.72	46.5	18.02		
KM	Tiny	1	0.01	0.01	0.0	Tiny	4	0.02	0.01	50.0		
LU	Huge	2	0.66	0.85	-28.79	Tiny	2	0.02	0.02	0.0		

Tabela 3: Reduções ao comparar-se os tempos do processo master.

Tempos de comunicação

Sumário

Introdução

Fundamentação

MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filter
LU Factorization

Integer-Sort

Desempenho Tráfeno de dados

Consumo energético

Conclusão



Melhoria em todos os kernels

Exceção: IS

■ Redução variou entre -213.16% até 99.66%

Арр	Redução Mínima						Redução Máxima					
	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)	Classe	NClusters	IPC(s)	ASYNC(s)	Redução(%)		
FAST	Tiny	16	1.44	1.16	19.44	Huge	8	109.55	1.25	98.86		
FN	Huge	1	34412.4	976.35	97.16	Huge	16	2159.8	7.34	99.66		
GF	Tiny	16	1.31	1.1	16.03	Huge	4	1162.81	20.57	98.23		
IS	Tiny	16	1.14	3.57	-213.16	Huge	1	286.46	80.34	71.95		
KM	Tiny	16	3.82	1.11	70.94	Huge	16	670.86	4.28	99.36		
LU	Tiny	16	7.22	1.36	81.16	Large	8	193.78	6.2	96.8		

Tabela 4: Reduções ao comparar-se os tempos de comunicação.

Tráfego de dados

Sumário Introdução

Fundamentação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Fast

LU Factorization K-Means

Resultados

Desempenho

Tráfego de dados Consumo energét



- Maioria dos resultados foram iguais em ambas versões
 - Para ambas as métricas de tráfego de dados
- KM:
 - Redução entre 6.67% e 48.51% para os dados enviados
 - Redução entre -1.56% e 19.83% para os dados recebidos
- LU:
 - Resultados iguais para todas as classes exceto a Large
 - Redução de -100% nos dados enviados e -171.88% nos dados recebidos
- Possivel indicação de bugs

Potência média

Sumário Introdução

Fundamentação

MPPA-256 OpenMP API Modelo mestre-esc

MPPA IPC API MPPA ASYNC API

CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filt

LU Factoriz

Integer-Sort

esultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético

Conclusão

A P E S D

■ Redução variou entre -132.57% até 3.75%

ASYNC necessita de mais recursos ativos

App	Redução Mínima						Redução Máxima					
	Classe	NClusters	IPC(W)	ASYNC(W)	Redução(%)	Classe	NClusters	IPC(W)	ASYNC(W)	Redução(%)		
FAST	Small	16	4.52	5.14	-13.72	Small	1	4.27	4.11	3.75		
FN	Large	16	4.79	10.25	-113.99	Huge	1	4.28	4.76	-11.21		
GF	Huge	16	4.84	5.91	-22.11	Small	1	4.27	4.17	2.34		
IS	Large	16	4.48	5.99	-33.71	Large	1	4.28	4.41	-3.04		
KM	Huge	16	4.82	11.21	-132.57	Small	1	4.25	4.71	-10.82		
LU	Huge	16	4.42	6.05	-36.88	Small	1	4.23	4.09	3.31		

Tabela 5: Reduções ao comparar-se a potência média durante execução.

Consumo energético

Sumário

Introdução

Fundamentação Teórica

MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API
CAP-Benchmarks

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Gaussian Filte LU Factorizati

K-Means Integer-Sort

Resultados

Desempenho
Tráfego de dados
Consumo energético

Conclusão



■ Redução variou entre -30.31% e 93.64%

Menor tempo de execução justifica maior potência média

Арр		1	Redução I	Mínima		Redução Máxima					
	Classe	NClusters	IPC(J)	ASYNC(J)	Redução(%)	Classe	NClusters	IPC(J)	ASYNC(J)	Redução(%)	
FAST	Tiny	16	38.79	43.92	-13.23	Huge	1	3759.55	456.35	87.86	
FN	Tiny	16	666.97	129.65	80.56	Standard	1	36549.92	2325.1	93.64	
GF	Tiny	16	38.4	44.64	-16.25	Huge	1	20504.65	1783.83	91.3	
S	Tiny	16	52.2	68.02	-30.31	Large	1	751.9	395.02	47.46	
KM	Tiny	16	47.55	46.21	2.82	Standard	1	6131.17	460.56	92.49	
LU	Tiny	16	64.68	44.14	31.76	Huge	8	1535.77	103.8	93.24	

Tabela 6: Reduções ao comparar-se o gasto energético total.

Conclusão

Sumário Introdução

Fundamentação

Teórica
MPPA-256
OpenMP API
Modelo mestre-escravo
MPPA IPC API
MPPA ASYNC API

Desenvolvimento

Fast Gaussian Filter LU Factorization

K-Means Integer-Sort

Resultados

Desempenho
Trálego de dados
Consumo energético



- ASYNC se sobressai em comparação a IPC
- Diretivas assíncronas são uma boa escolha em diversos contextos
- Comunicações assíncronas tem grande potencial de ganho em desempenho
- Trabalhos futuros
 - Comparar MPPA com outros processadores do estado da arte



David Grunheidt Vilela Ordine, Márcio Castro

Departamento de Informática e Estatística (INE) Universidade Federal de Santa Catarina (UFSC) david.ordine@grad.ufsc.br marcio.castro@ufsc.br

27 de dezembro de 2020





Referências

Sumário Introdução

.....

Fundamentação

.....

.

Modelo mestre-

MPPA IPC API

MPPA ASYNG AI

Desenvolvimento

Friendly Numbers

Fast

LU Factorizatio

Integer-Sort

lesultado

Tráfego de dados Consumo energéti

. . .

Conclusão





de Dinechin et al.

A Distributed Run-Time Environment for the Kalray MPPA-256 Integrated Manycore Processor. In International Conference on Computational Science (ICCS), volume 18, pages 1654–1663, Barcelona, Spain, 2013. Elsevier.



H. Fu et al.

The sunway taihulight supercomputer: System and applications. *SCIENCE CHINA Information Sciences*, 59(7):1–16, 2016.



Hascoët et al.

Asynchronous one-sided communications and synchronizations for a clustered manycore processor. In Proceedings of the 15th IEEE/ACM Symp. on Embedded Systems for Real-Time Multimedia - ESTIMedia '17, pages 51–60, New York, New York, USA, 2017. ACM Press.



Olofsson et al.

Kickstarting high-performance energy-efficient manycore architectures with epiphany.

In Asilomar Conf. on Signals, Systems and Computers, pages 1719–1726, IEEE, nov 2014.



Penna et al.

An operating system service for remote memory accesses in low-power noc-based manycores. In 12th IEEE/ACM International Symposium on Networks-on-Chip, Torino, Italy, 2018.



Souza et al.

CAP Bench: A Benchmark Suite for Performance and Energy Evaluation of Low-power Many-core Processors.

Concurrency and Computation: Practice and Experience, 29(4):e3892, 2016.