

# Paralelismo de dados com futures

**Profs. Diogo S. Martins e Emilio Francesquini**

{santana.martins,e.francesquini}@ufabc.edu.br

MCTA016 - Paradigmas de Programação (Prática)

31 de julho de 2018



Crédito de parte das imagens, a menos se especificado: Wikipedia

# Objetivos

- Familiarizar-se com o uso de futures
- Praticar exemplos de paralelismo de dados com futures

# Revisão: modelos de programação concorrente em Racket

- Dois modelos de programação concorrente (i.e. monoprocessado):
  - **Threads e locks:**
    - Utiliza threads lógicas
    - Procedimentos para comunicação de threads
    - Travas (e.g. semáforos e variáveis de condição)
  - **Passagem de mensagens:**
    - Complementar ao modelo de threads e locks
- Dois modelos de programação concorrente e paralela (i.e. multiprocessado):
  - **Futures:**
    - Paralelismo restrito a tarefas “seguras” (e.g. não bloqueantes)
  - **Places:**
    - Combina troca de mensagens com futures
    - Mais geral e mais flexível (porém com maior overhead)
    - Atinge paralelismo distribuído

# Futures and promises

## Conceitos básicos

### Futures e promises

Modelo de programação concorrente que consiste em definir promessas que gerarão, concorrentemente ou paralelamente, futuros.

- Conceitualmente baseado no modelo de avaliação preguiçosa
- Surge como recurso da programação funcional concorrente
- Limitações:
  - Operações não-seguras bloqueiam as threads
  - Operações não-seguras são numerosas (e.g. alocação e desalocação de memória, E/S, etc.)
  - Operações não-seguras, se numerosas e frequentes, tentem a degradar a execução para modo sequencial
- Na prática, é útil apenas para algoritmos de espaço constante, em memória principal, com alocação na pilha
- Ainda assim, múltiplos problemas podem ser resolvidos dentro dessa restrição

# Paralelismo de dados com futures

## Paralelismo de dados

Processo de paralelização que consiste em distribuir dados em diferentes nós de processamento.

- Princípio: a mesma operação é executada em diferentes subconjuntos dos dados
- Futures podem simplificar paralelismo de dados
- Com futures, podemos efetuar paralelismo efetivamente, desde que eliminamos operações não-seguras
- Estratégias:
  - Carregar dados com antecedência na memória principal
  - Utilizar estruturas imutáveis de acesso aleatório, i.e. vetores<sup>1</sup>
  - Escolher algoritmos que não necessitam alocar memória na heap, i.e. utilizam apenas a memória da stack<sup>2</sup>

---

<sup>1</sup>Se permitíssemos estruturas de acesso aleatório mutáveis, nosso espaço de problemas possíveis aumentaria bastante, mas precisamos manter restrição de imutabilidade para garantir a aderência ao paradigma funcional

<sup>2</sup>No modelo de futures da Racket, cada thread possui uma pilha, mas a heap é mantida pela thread principal, logo alterações na heap bloqueiam todas as threads

# Exercício 1

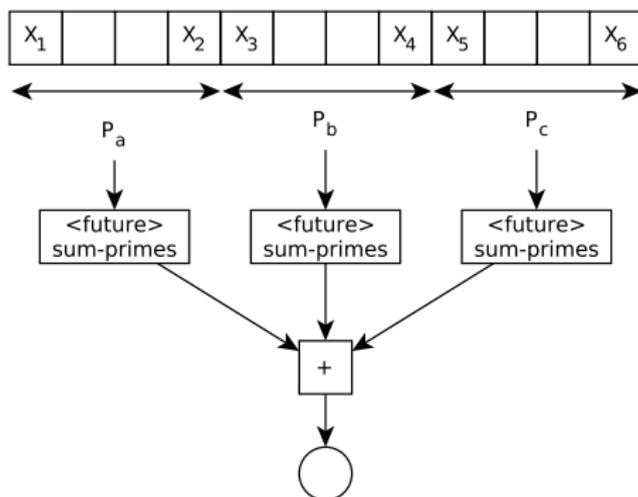
- 1 Construa o procedimento (`sum-primes x y`) que some todos os números primos do intervalo  $[x, y]$ . Não é permitido usar listas, i.e., o algoritmo deve ser  $O(1)$  em espaço<sup>3</sup>.
- 2 Defina o procedimento (`par-sum-primes x y`) o qual utiliza três futures para calcular a soma de primos. Para tal, o intervalo  $[x, y]$  deve ser dividido em três partições, e cada future efetua a operação em uma das partições. Ao final, os resultados dos três futures devem ser somados pela thread primordial.
  - 1 Teste com cada partição tendo 1/3 do tamanho da partição  $[x, y]$
  - 2 Teste com o seguinte layout de partições, começando em  $x$  e terminando em  $y$ : a partição 1 tem 50% dos elementos, a partição 2 tem 35% dos elementos e a partição 3 tem 15% dos elementos. Por exemplo, se  $[x, y] = [1, 100]$ , as partições são  $[1, 50]$ ,  $[51, 85]$ ,  $[86, 100]$ .
  - 3 Compare o tempo de execução dos três modos de processamento, e determine qual apresentou a melhor eficiência.

---

<sup>3</sup>Essa restrição visa minimizar a atuação do garbage collector, o que pode prejudicar o uso da futures

# Exercício 1

## Arquitetura da versão paralela com três partições



- **Particionamento:** Dividimos os dados em três partições ( $P_a$ ,  $P_b$ ,  $P_c$ )
- **Mapeamento:** Cada partição é processada em uma instância da mesma tarefa, paralelamente
- **Redução:** Os resultados parciais das tarefas são combinados em um resultado final

# Exercício 1

Solução: versão iterativa e versão paralela

```
1 | ;;;; iterative version
2 | (define (sum-primes-a x y)
3 |   (let loop ([i x] [s 0])
4 |     (cond [(> i y) s]
5 |           [(prime? i) (loop (add1 i) (+ s i))]
6 |           [else (loop (add1 i) s)])))
```

```
1 | ; parallel with 1/3 1/3 1/3 partitions
2 | (define (par-sum-primes-a x y)
3 |   (define part-size (/ (- y x) 3))
4 |   (define x1 x)
5 |   (define x2 (floor (+ x part-size)))
6 |   (define x3 (add1 x2))
7 |   (define x4 (floor (+ x2 part-size)))
8 |   (define x5 (add1 x4))
9 |   (define x6 y)
10 | (let ([p-a (future (lambda () (sum-primes-a x1 x2)))]
11 |      [p-b (future (lambda () (sum-primes-a x3 x4)))]
12 |      [p-c (future (lambda () (sum-primes-a x5 x6)))]])
13 |   (+ (touch p-a) (touch p-b) (touch p-c)))
```

# Exercício 1

Testes de execução: versão iterativa e versão paralela

```
1 | #lang racket
2 |
3 | (require "sum-primes-futures.rkt")
4 |
5 | (define (main args)
6 |   (cond [(< (vector-length args) 1)
7 |         (displayln "Usage: sum-primes-futures-timing <n-primes>"
8 |                   (current-error-port))
9 |         (exit 1)]])
10 | (let ([n-primes (string->number (vector-ref args 0))])
11 |   (displayln (time (sum-primes-a 2 n-primes)))
12 |   (displayln (time (par-sum-primes-a 2 n-primes)))))
13 |
14 | (main (current-command-line-arguments))
```

```
$ racket sum-primes-futures-timing.rkt 10000000
cpu time: 11984 real time: 11970 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 15604 real time: 6346 gc time: 0
3203324994356
```

- Mesmo usando três threads, o tempo caiu pela metade
- Vamos analisar os futures

# Exercício 1

## Análise dos futuros: versão paralela

```
1 | #lang racket
2 |
3 | (require "sum-primes-futures.rkt")
4 | (require future-visualizer)
5 |
6 | (define (main args)
7 |   (cond [(< (vector-length args) 1)
8 |         (displayln "Usage: sum-primes-future-vis <n-primes>"
9 |                   (current-error-port))
10 |        (exit 1)])
11 |   (let ([n-primes (string->number (vector-ref args 0))])
12 |     (visualize-futures (par-sum-primes-a 2 n-primes))))
13 |
14 | (main (current-command-line-arguments))
```



# Exercício 1

Análise dos futures: versão paralela

- No exemplo anterior, as threads perdem um tempo inicial com jit-on-demand (não há muito o que possamos fazer)
- A thread 1 termina antes das outras
  - Embora cada partição contenha a mesma quantidade de números, a partição 1 contém os números menores (cujo teste de primalidade tem execução mais curta)
- Vamos tentar balancear a carga

# Exercício 1

## Análise dos futuros: versão com 3 partições não-uniformes

```
1 | ; parallel with 0.5 0.35 0.15 partitions
2 | (define (par-sum-primes-b x y)
3 |   (define interval-size (- y x))
4 |   (define part-a-size (* (/ 1 2) interval-size))
5 |   (define part-b-size (* (/ 35 100) interval-size))
6 |   (define x1 x)
7 |   (define x2 (floor (+ x1 part-a-size)))
8 |   (define x3 (add1 x2))
9 |   (define x4 (floor (+ x2 part-b-size)))
10 |  (define x5 (add1 x4))
11 |  (define x6 y)
12 |  (let ([p-a (future (lambda () (sum-primes-a x1 x2)))]
13 |        [p-b (future (lambda () (sum-primes-a x3 x4)))]
14 |        [p-c (future (lambda () (sum-primes-a x5 x6)))]])
15 |    (+ (touch p-a) (touch p-b) (touch p-c))))
```

```
$ racket sum-primes-futures-timing.rkt 10000000
cpu time: 11980 real time: 11961 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 15992 real time: 6904 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 14868 real time: 6102 gc time: 0
3203324994356
```

- Houve uma pequena melhora

# Exercício 1

## Aumentando para 4 futures

### ■ Vamos tentar alocar mais threads para trabalhar

```
1 | ; parallel with 0.25 0.25 0.25 0.25 partitions
2 | (define (par-sum-primes-d x y)
3 |   (define part-size (/ (- y x) 4))
4 |   (define x1 x)
5 |   (define x2 (floor (+ x part-size)))
6 |   (define x3 (add1 x2))
7 |   (define x4 (floor (+ x2 part-size)))
8 |   (define x5 (add1 x4))
9 |   (define x6 (floor (+ x4 part-size)))
10 |  (define x7 (add1 x6))
11 |  (define x8 y)
12 |  (let ([p-a (future (lambda () (sum-primes-a x1 x2)))]
13 |        [p-b (future (lambda () (sum-primes-a x3 x4)))]
14 |        [p-c (future (lambda () (sum-primes-a x5 x6)))]
15 |        [p-d (future (lambda () (sum-primes-a x7 x8)))]])
16 |    (+ (touch p-a) (touch p-b) (touch p-c) (touch p-d))))
```

```
$ racket sum-primes-futures-timing.rkt 1000000
cpu time: 11980 real time: 11963 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 15056 real time: 6445 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 15096 real time: 5878 gc time: 0
3203324994356
cpu time: 17616 real time: 5542 gc time: 0
3203324994356
```

### ■ Mais uma pequena melhora

# Exercício 1

## Aumentando as threads: parte 2



- Agora o programa está usando todos os cores do processador:

```
> (processor-count)  
4
```

- Mas as threads dos intervalos iniciais ainda não estão sendo bem aproveitadas

# Exercício 1

Usando espaço adicional: parte 2



- **Exercício 2.** experimente decompor os dados em  $n \geq 4$  partições, variando o valor de  $n$ , e verifique experimentalmente, via tempo de execução, qual é a quantidade de threads ótima para esse problema. Verifique se, com mais threads concorrendo, o uso dos processadores é sempre otimizado.

## Exercício 3

A série de Leibniz estima o valor de  $\pi$ :

$$\frac{\pi}{4} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{2n+1} = 1 - \frac{1}{3} + \frac{1}{5} - \frac{1}{7} + \dots$$

- 1** Implemente um procedimento iterativo que aproxime o valor de  $\pi$  considerando  $n$  termos da série
- 2** Proponha uma outra versão que use paralelismo de dados para computar a série, usando todos os processadores disponíveis no computador
- 3** Compare os desempenhos da versão iterativa e da versão paralela

# Exercício 3

## Solução: parte 1

### ■ Já vimos essa implementação antes:

```
1 | ; iterative sequential pi approximation
2 | (define (pi-seq n)
3 |   (let loop ([p 0] [d 1] [i 0])
4 |     (if (= i n)
5 |         (* p 4)
6 |         (if (even? i)
7 |             (loop (+ p (/ 1.0 d)) (+ d 2) (+ i 1))
8 |             (loop (- p (/ 1.0 d)) (+ d 2) (+ i 1)))))))
```

```
> (pi-seq 1000)
3.140592653839794
```

# Exercício 3

## Solução: parte 2

- Para usar todos os processadores disponíveis, vamos criar algumas operações genéricas e colocá-las numa biblioteca:

```
1 #lang racket
2
3 (provide in-partition-range)
4 (provide partition-thunks)
5
6 ; creates a stream range in [start end+1] by chunk steps
7 (define (in-partition-range start end chunk)
8   (if (> start end)
9       (stream-cons (add1 end) (stream))
10      (stream-cons start (in-partition-range (+ chunk start) end chunk))))
11
12 ; creates one thunk for each processor
13 ; every thunk process a data partition,
14 ; defined as the half-open interval [x,y)
15 ; assumes a higher order proc that receives the partition as args
16 (define (partition-thunks start end proc)
17   (define chunk (ceiling (/ (- end start) (processor-count))))
18   (define (make-thunk i j)
19     (let () (lambda () (proc i j))))
20   (let ([pr (in-partition-range start end chunk)])
21     (for/list ([i pr]
22               [j (stream-rest pr)])
23       (make-thunk i j))))
```

## Exercício 3

### Solução: parte 2

- Para resolver o problema por partes, vamos adaptar a parametrização do algoritmo iterativo:

```
1 | ; compute the series in a range
2 | ; (future unsafe, triggers garbage collection)
3 | (define (pi-iter-a i n)
4 |   (let loop ([p 0] [d (+ (* 2 i) 1)] [i i])
5 |     (if (= i n)
6 |         p
7 |         (if (even? i)
8 |             (loop (+ p (/ 1.0 d)) (+ d 2) (+ i 1))
9 |             (loop (- p (/ 1.0 d)) (+ d 2) (+ i 1)))))))
```

- E orquestrar a execução paralela:

```
1 | ; approximate pi using all available processors
2 | (define (pi-par n)
3 |   (let* ([thunks (partition-thunks 0 (sub1 n) pi-iter-a)]
4 |         [futures (map future thunks)])
5 |     (* 4 (foldl + 0 (map touch futures)))))
```

# Exercício 3

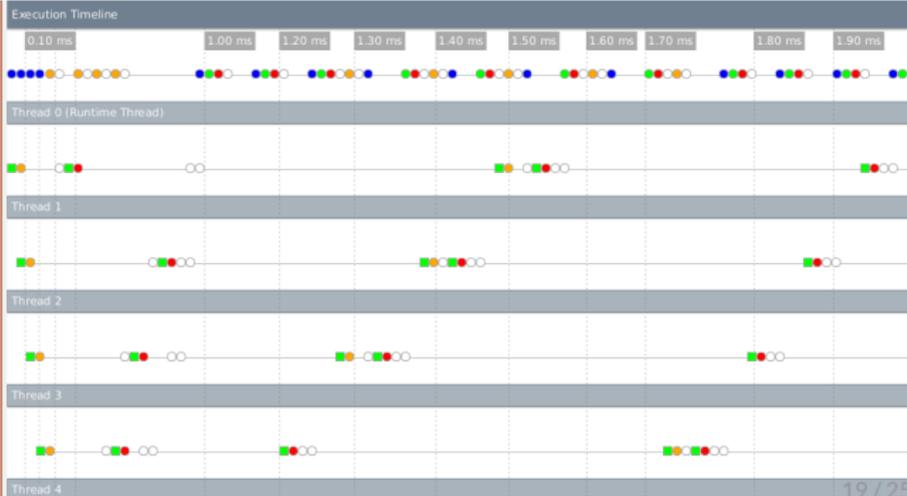
## Solução: parte 2

- Praticamente não houve melhora:

```
$ racket pi-futures-timing.rkt 10000000
cpu time: 388 real time: 387 gc time: 20
3.1415925535897915
cpu time: 380 real time: 379 gc time: 4
3.1415925535897427
```

- Vamos analisar os futures:

```
▼ Blocks (6317)
  / (6313)
  + (4)
▼ Syncs (50)
  [allocate memory] (46)
  [jit_on_demand] (4)
▼ GC's (17 total, 55.544433593;
  Major: 773.260009765625 -
  Major: 745.7841796875 - 7-
  Major: 718.064208984375 -
  Major: 690.135009765625 -
  Major: 664.275146484375 -
  Major: 638.149169921875 -
  Major: 606.494140625 - 61
  Major: 546.1650390625 - 5-
  Major: 520.26513671875 - .
  Major: 494.34912109375 - .
  Major: 459.5341796875 - 4-
  Major: 365.218994140625 -
  Major: 235.7080078125 - 2-
  Major: 168.444091796875 -
  Major: 142.64306640625 -
  Major: 116.22998046875 -
  Major: 69.198974609375 - .
```



## Exercício 3

### Solução: parte 2

- A visualização nos mostra que a execução degradou para sequencial
- A maioria da operações bloqueantes são aritméticas sobre números de precisão arbitrária
- Essas operações demandam alocação de memória na heap
- Vamos usar `flonum` (reais de precisão fixa<sup>4</sup>):

```
1 | (require racket/flonum)
2 |
3 | ; compute pi series in a range
4 | ; (future safe, uses flonum)
5 | (define (pi-iter-b i n)
6 |   (let loop ([p 0.0] [d (fl+ (fl* 2.0 (->fl i)) 1.0)] [i i])
7 |     (if (= i n)
8 |         p
9 |         (if (even? i)
10 |             (loop (fl+ p (fl/ 1.0 d)) (fl+ d 2.0) (+ i 1))
11 |             (loop (fl- p (fl/ 1.0 d)) (fl+ d 2.0) (+ i 1)))))))
```

---

<sup>4</sup>Precisão de 32 bits ou de 64 bits, sempre o máximo disponível no processador

# Exercício 3

## Solução: parte 2

### ■ Testando o desempenho com a modificação:

```
1 | $ racket pi-futures-timing.rkt 10000000
2 | cpu time: 388 real time: 387 gc time: 20
3 | 3.1415925535897915
4 | cpu time: 160 real time: 49 gc time: 0
5 | 3.1415925535897427
```

### ■ O tempo melhorou consideravelmente

### ■ Os ganhos combinaram:

- Maior eficiência das operações aritméticas (números como tipos “primitivos” vs. “objetos”), i.e. se tivéssemos utilizado flonum na versão sequencial espera-se que os ganhos sejam de aprox. 4:1 ao invés de 8:1
- Menos bloqueios devido à alocação de memória

# Exercício 3

Solução: parte 2

- Vamos analisar o reflexo nos futures:



# Exercícios

## Exercício 4

Construa variações do procedimento (`count-occur x v`) que determina a quantidade de ocorrências do elemento `x` no vetor<sup>5</sup> `v`:

- 1 Defina a versão (`count-occur-seq x v`) que resolve o problema sequencialmente
- 2 Defina a versão (`count-occur-par x v`) que resolve o problema paralelamente, utilizando todos os processadores disponíveis (i.e. utilizar paralelismo de dados sobre partições do vetor). O algoritmo não pode alocar ou desalocar memória na heap.
- 3 Avalie o tempo de execução das duas soluções

---

<sup>5</sup>Usar um vetor imutável da Racket

## Exercício 5

O predicado (`string-contains? s contained`) testa se a string `s` contém a string `contained`:

```
> (string-contains? "hello world" "hell")  
#t  
> (string-contains? "hello world" "world!")  
#f
```

Implemente a seguinte estratégia para paralelizar a busca de substring:

- Criar uma thread para cada sufixo de `s` que seja maior ou igual a `contained`
- Verificar se `contained` está contida no sufixo
- Combinar os resultados das threads

Por exemplo, se `s = "aviao"` e `contained = "vi"`, as threads procuram por "vi" em "aviao", "viao", "iao" e "ao".

Implemente o procedimento (`par-string-contains? s contained`) que implemente essa estratégia usando futures.

Não é preciso gerar os sufixos como novas strings, i.e. use apenas índices da string para delimitar partições.

# Paralelismo de dados com futures

**Profs. Diogo S. Martins e Emilio Francesquini**

{santana.martins,e.francesquini}@ufabc.edu.br

MCTA016 - Paradigmas de Programação (Prática)

31 de julho de 2018



Crédito de parte das imagens, a menos se especificado: Wikipedia