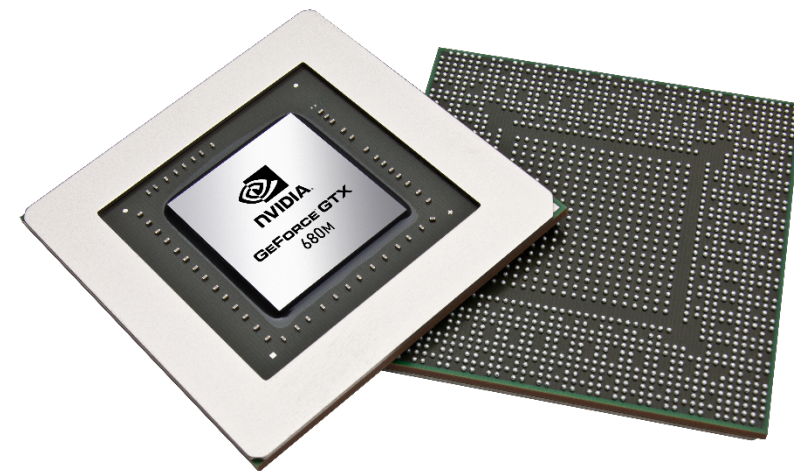




Filipo Novo Mór
Omar Andres Carmona Cortes
César Augusto Missio Marcon

ERAD 2015

XV Escola Regional de Alto Desempenho

22 a 24 de Abril de 2015

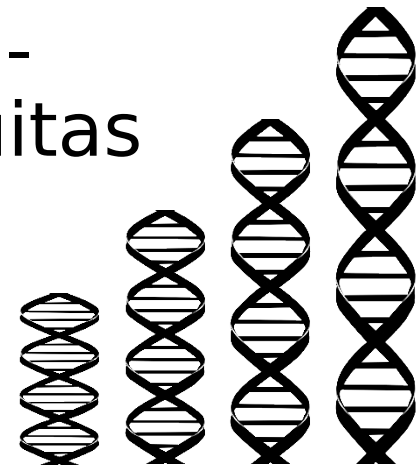
Gramado – RS - Brasil

www.filipomor.com

Abordagem Paralela da
Evolução Diferencial em
CPU

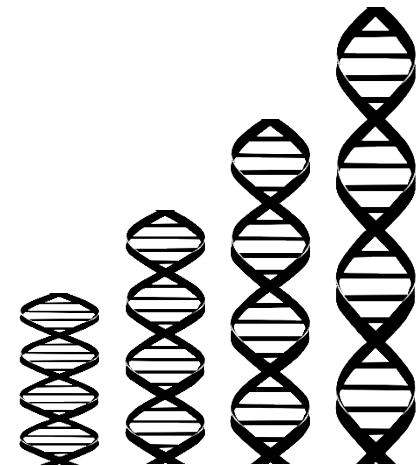
O Algoritmo de Evolução Diferencial

- Faz parte do grupo de algoritmos evolutivos.
- Adequado a problemas de natureza contínua e NP Completo.
- O objetivo é encontrar um vetor X tal que se minimize ou maximize uma função (função objetivo).
- A principal vantagem da ED é que o algoritmo pode tratar funções de objetivo que são descontínuas, não-diferenciáveis, não-lineares ou dependente de muitas variáveis.

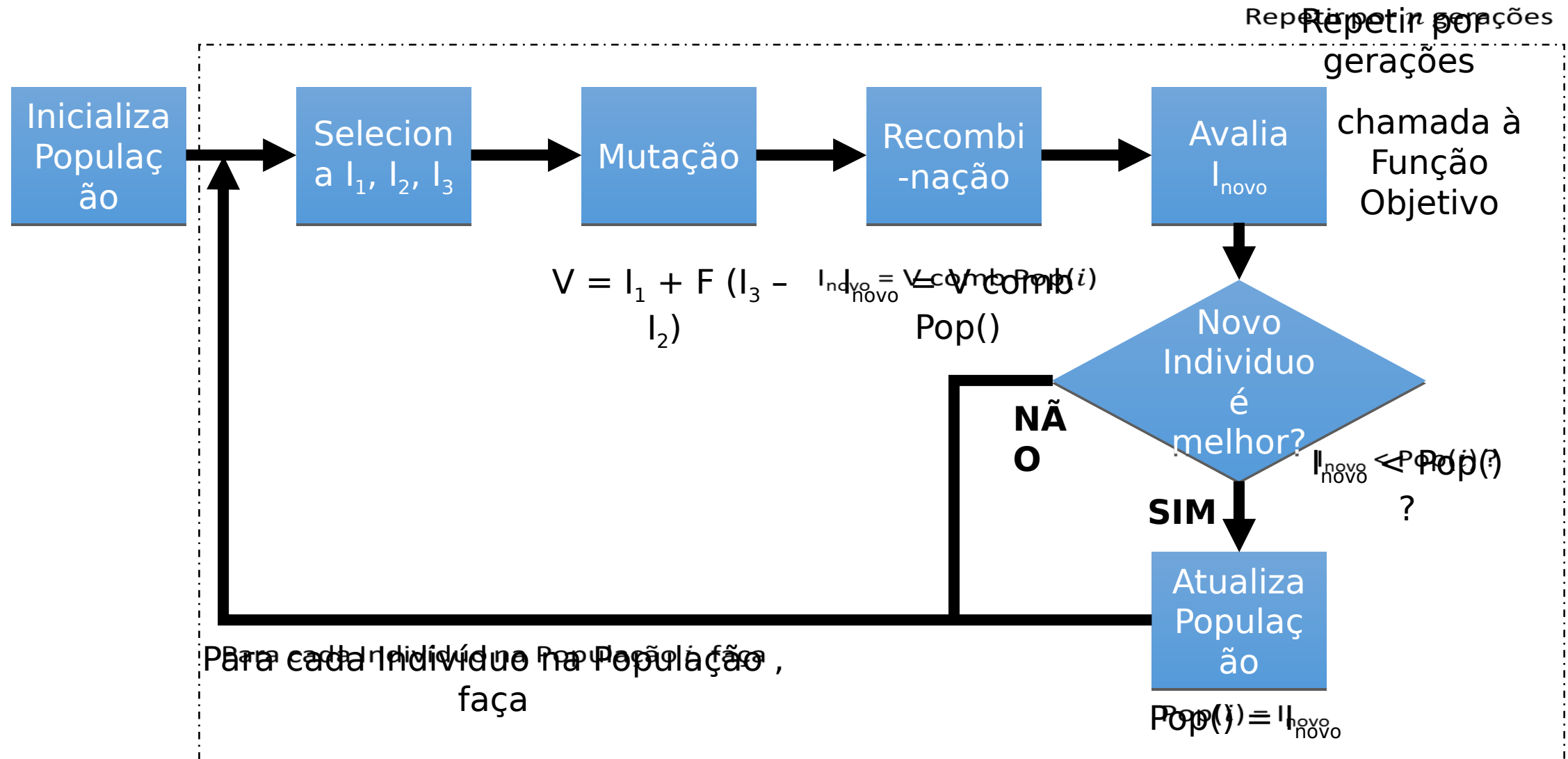


O Algoritmo de Evolução Diferencial

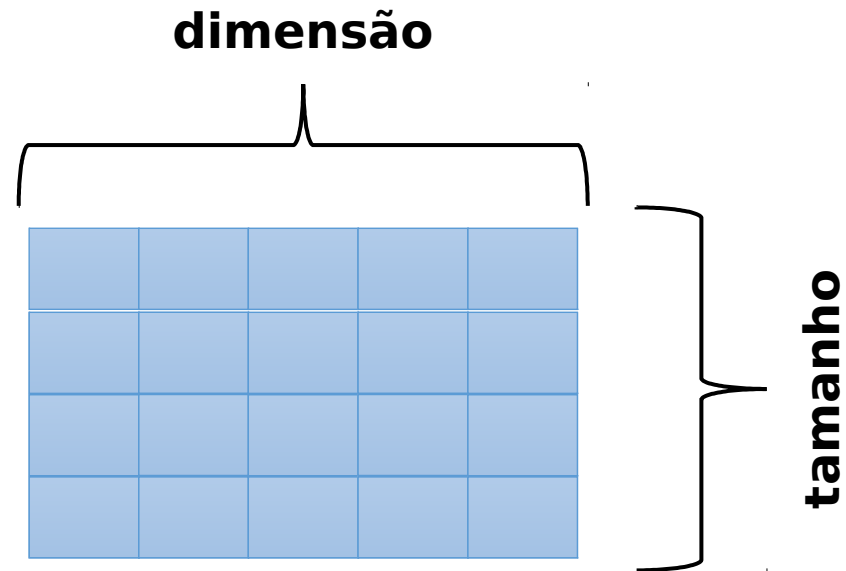
```
1  Inicializa População
2  Avalia(População)
3  Enquanto critério de parada não alcançado
4      Para cada individuo i na população (Pop) faça
5          Selecionar três indivíduos
6               $V \leftarrow \text{indivíduo}_3 + F * (\text{indivíduo}_1 - \text{indivíduo}_2)$ 
7              Novo_individuo  $\leftarrow$  cruzamento entre V e Popi
8              Se o fitness(Novo_individuo) < fitness(Popi)
9                  Substitui Popi por Novo_individuo
10             Fim-se
11         Fim-para
12 Fim-Enquanto
```



O Algoritmo de Evolução Diferencial



O Algoritmo de Evolução Diferencial



- Cada linha representa um indivíduo (ou solução proposta).
- A dimensão representa a discretização do problema.
- A função objetivo avalia o Indivíduo a partir do valor das suas células (dimensão), gerando um resultado escalar.

População



Indivíduo



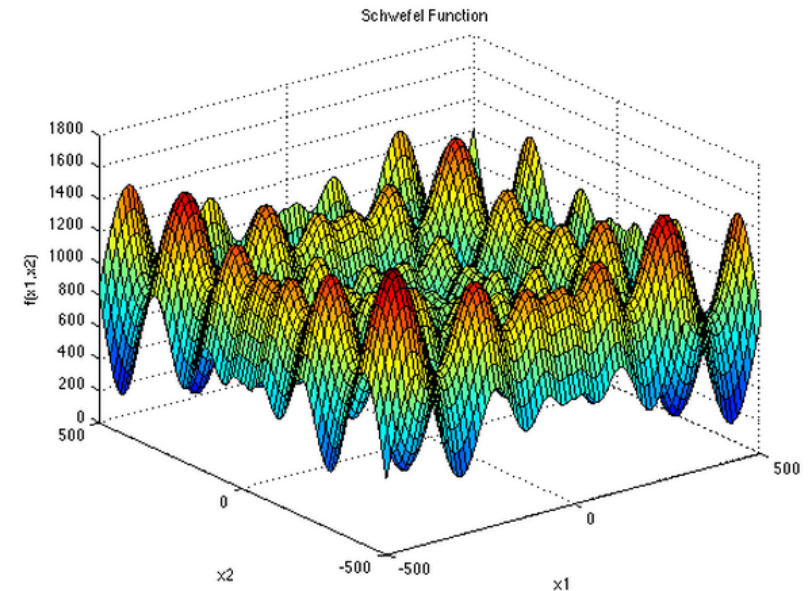
Função
Objetivo



Valor Fitness
(escalar)

O Algoritmo de Evolução Diferencial

- Para avaliar a implementação, foi utilizada a função de benchmark de Schwefel.
- Possui vários mínimos locais.
- Dimensão d .
- O mínimo global é conhecido:
- $f(x^*) = 0$, com $x^* = (420.9686, \dots, 420.9686)$



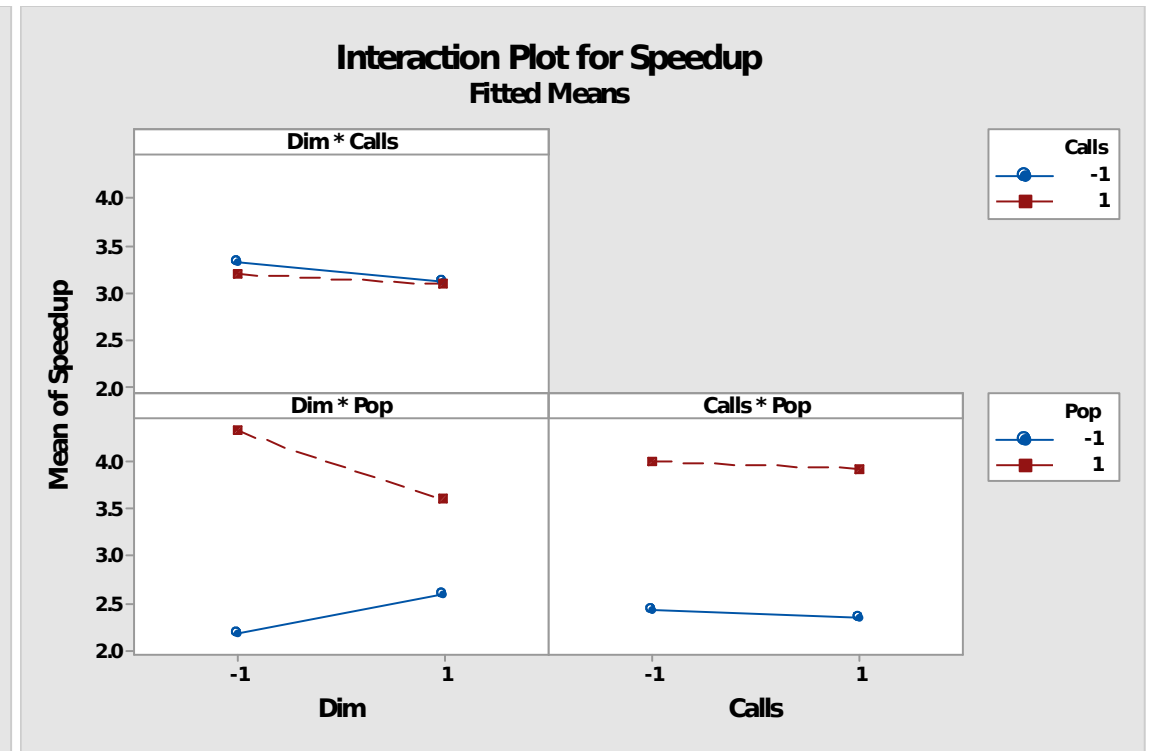
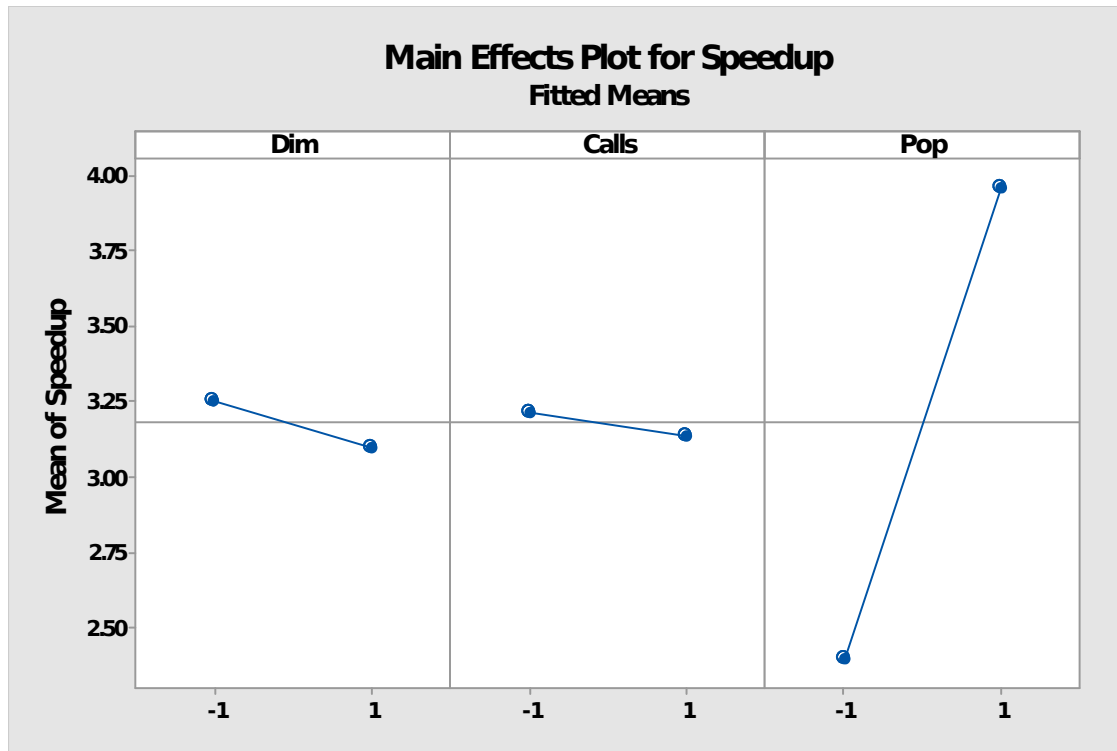
$$f(\mathbf{x}) = 418.9829d - \sum_{i=1}^d x_i \sin(\sqrt{|x_i|})$$



Implementação e Testes

- Parallel Computing Toolbox para GPU no MatLab.
- Equipamento:
 - Placa de Video (GPU) NVIDIA GTS 450.
 - CPU Intel i7 com 3.4Ghz.
 - 64Gb RAM.
 - Windows 7 64 bits.
- Testadas variações em:
 - Tamanho da população
 - Dimensão (quantidade de colunas)
 - Quantidade de chamadas a função objetivo.
- Cada experimento foi executado 30 vezes.





Dim	Calls	Pop	Speedup	Dim	Calls	Pop	Speedup
-1	-1	-1	2.242328005	-1	-1	+1	4.402031153
+1	-1	-1	2.631392488	+1	-1	+1	3.59878617
-1	+1	-1	2.139425192	-1	+1	+1	4.246680717
+1	+1	-1	2.571705205	+1	+1	+1	3.604751521

Valores testados:

- Dimensão: {500, 2000}
- Chamadas: { 10^5 , 10^6 }
- População: {100, 2000}

Nas legendas:

- baixo = -1

Conclusões

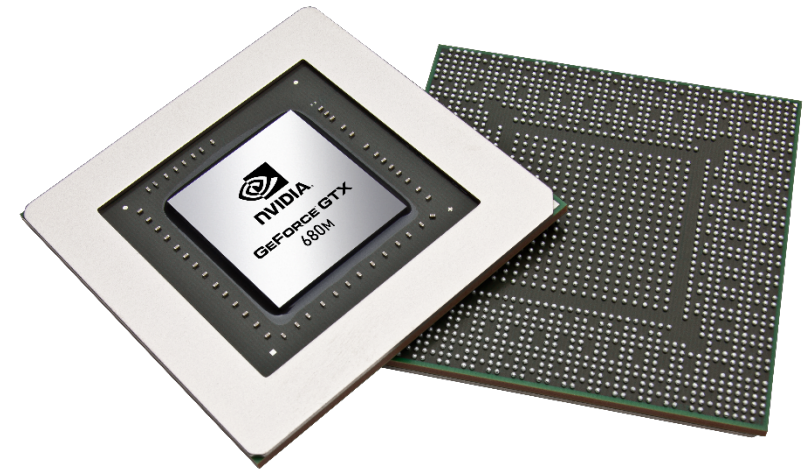
- Para a função objetivo utilizada, os maiores *speedups* foram obtidos com as maiores populações (maior do que 4).
- A dimensão (quantidade de colunas) parece ter pouco impacto no *speedup* da implementação paralela.
- Considerando que os parâmetros de entrada são definidos pelo problema a ser processado, a identificação deste tipo de relação serve de insumo ao dimensionamento de novas aplicações baseadas em



Próximos Passos

- Implementação do algoritmo em CUDA C.
- Generalização do Algoritmo para uso de Funções Objetivo diversas.
- Geração modulo de visualização.





OBRIGADO!

Filipo Novo Mór
Omar Andres Carmona Cortes
César Augusto Missio Marcon

Abordagem Paralela da Evolução Diferencial em CPU

ERAD 2015

XV Escola Regional de Alto Desempenho
22 a 24 de Abril de 2015
Gramado – RS - Brasil

www.filipomor.com