## Algoritmo de Busca por Enxames de Partículas

Victor França

Recife, março de 2016

## Introdução

#### Particle Swarm Optimization

- Desenvolvido por Kennedy (psicólogo social) e
   Ebehart (engenheiro elétrico)
- -Simular o comportamento social dos seres vivos
- -Inspirado na coreografia dos pássaros
- Idéia básica: A interação social é capaz de encontrar soluções ótimas para problemas difíceis

## Introdução

- Particle Swarm Optimization
  - -Cada partícula representa uma possível solução
  - Cada partícula orienta sua busca através:
    - Própria experiência anterior em já conhecer locais onde costuma encontrar alimento
    - Informação obtida através de outros indivíduos de seu grupo social

```
1 Inicializa as partículas com valores aleatórios;
  enquanto (condição de parada não for atingida) faça
      para (cada partícula) faça
3
          avalie a partícula usando a função objetivo;
4
          caso o novo fitness seja melhor do que seu pbest, atualize o pbest;
5
      para (cada partícula) faça
6
          atualize o valor de lbest;
          atualize a velocidade da partícula;
8
          atualize a posição da particula;
9
10 fim.
```

### Parâmetros

1	1	2	3	4		27	28	29	30
:					•				
30	1	2	3	4		27	28	29	30

- Criar 30 Partículas com 30 Dimensões
- Valores das Dimensões = Depende da Função
- Coeficiente Cognitivo c1 = 2,05
- Coeficiente Social c2 = 2,05
- Velocidade e Posição = Aleatórios
- Pbest e Gbest = Depende do Objetivo

```
1 Inicializa as partículas com valores aleatórios;
  enquanto (condição de parada não for atingida) faça
      para (cada partícula) faça
3
          avalie a partícula usando a função objetivo;
4
          caso o novo fitness seja melhor do que seu pbest, atualize o pbest;
5
      para (cada partícula) faça
6
          atualize o valor de lbest;
          atualize a velocidade da partícula;
8
          atualize a posição da particula;
9
10 fim.
```

## Funções de Avaliação

#### Esfera

$$f_1(ec{x}) = \sum_{i=1}^D x_i^2$$

#### Rastrigin

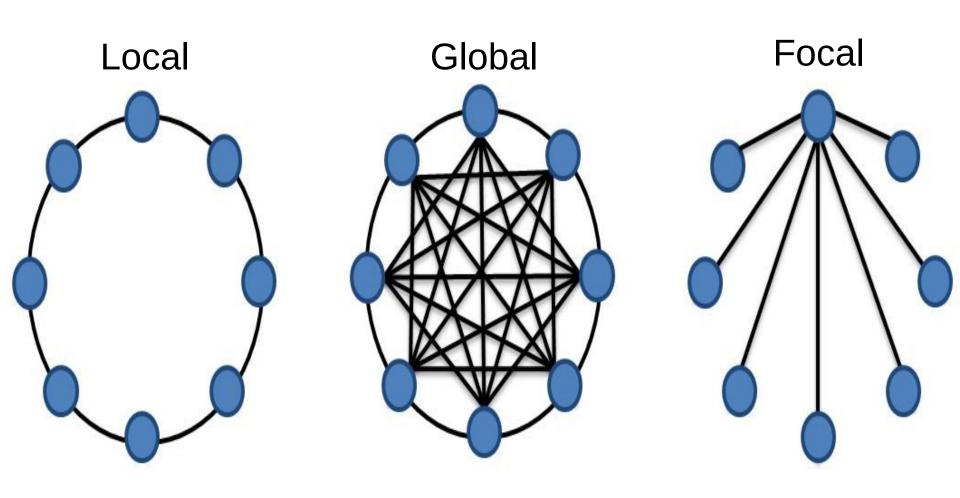
$$f(\mathbf{x}) = An + \sum_{i=1}^{n} \left[ x_i^2 - A\cos(2\pi x_i) \right]$$

#### Rosenbrock

$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^{d-1} \left[ 100(x_{i+1} - x_i^2)^2 + (x_i - 1)^2 \right]$$

```
1 Inicializa as partículas com valores aleatórios;
  enquanto (condição de parada não for atingida) faça
      para (cada partícula) faça
3
          avalie a partícula usando a função objetivo;
4
          caso o novo fitness seja melhor do que seu pbest, atualize o pbest;
5
      para (cada partícula) faça
6
          atualize o valor de lbest;
          atualize a velocidade da partícula;
8
          atualize a posição da particula;
9
10 fim.
```

## Topologia de Comunicação



```
1 Inicializa as partículas com valores aleatórios;
  enquanto (condição de parada não for atingida) faça
      para (cada partícula) faça
3
          avalie a partícula usando a função objetivo;
4
          caso o novo fitness seja melhor do que seu pbest, atualize o pbest;
5
      para (cada partícula) faça
6
          atualize o valor de lbest;
          atualize a velocidade da partícula;
8
          atualize a posição da particula;
9
10 fim.
```

# Cálculo da velocidade e da posição

- Particle Swarm Optimization
  - -Calculo da velocidade

$$Vi(t+1) = Vi(t) +$$
  
c1 \* rand(0,1) \* [pbest(t) - xi(t)] +  
c2 \* rand(0,1) \* [gbest(t) - xi(t)]

-Calculo da posição

$$x_i(t+1) = x_i(t) + v_i(t+1)$$

```
1 Inicializa as partículas com valores aleatórios;
  enquanto (condição de parada não for atingida) faça
      para (cada partícula) faça
3
          avalie a partícula usando a função objetivo;
4
          caso o novo fitness seja melhor do que seu pbest, atualize o pbest;
5
      para (cada partícula) faça
6
          atualize o valor de lbest;
          atualize a velocidade da partícula;
8
          atualize a posição da particula;
9
10 fim.
```

## Entendendo os parâmetros

Particle Swarm Optimization

-Peso de Inércia (W)

$$Vi(t+1) = X * \{ Vi(t) + c1 * rand(0,1) * [pbest(t) - xi(t)] + c2 * rand(0,1) * [gbest(t) - xi(t)] \}$$

-Fator de Constrição

$$\chi = \frac{2}{|2 - \varphi - \sqrt{\varphi^2 - 4\varphi}|}, \quad \varphi = c_1 + c_2 > 4$$

## Obrigado