# Trabalho computacional sobre otimização por enxame de partículas (particle swarm optimization, PSO)

Prof. Leandro dos Santos Coelho

Pontifícia Universidade Católica do Paraná, PUCPR
Grupo Produtrônica, Pós-Graduação em Engenharia de Produção e Sistemas (PPGEPS)
Laboratório de Automação e Sistemas, Rua Imaculada Conceição, 1155
CEP 80215-901, Curitiba, PR, Brasil — e-mail: leandro.coelho@pucpr.br

#### Possibilidade 1

Robótica móvel

This example shows how to construct splines in various ways using the spline functions in Curve Fitting Toolbox™.

http://www.mathworks.com/help/curvefit/examples/how-to-construct-splines.html

### Introdução: Splines

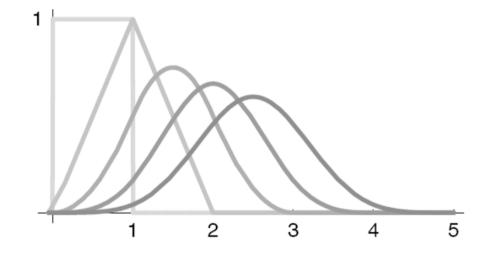
- Definição: uma função s(x) é um polinômio spline de ordem n com nós x<sub>k</sub>, se satisfizer as seguintes propriedades:
  - s(x) é um polinômio contínuo por partes de grau n dentro de cada intervalo  $[x_k, x_{k+1}]$ .
  - Derivadas até ordem n-1 contínuas nos pontos x<sub>k.</sub>
- Graus de liberdade por segmento: 1

n+1 – n = 1
(coeficientes) (restrições de cont até ordem n-1) (grau de liberdade)

- Exemplo: Polinômio de terceira ordem.  $f(x) = ax^3+bx^2+cx+d$ 
  - Ordem:  $3 \rightarrow n$ ,
  - Coeficientes (a,b,c,d):  $4 \rightarrow n+1$ ,
  - Restrição de suavidade (derivada no ponto):3  $\rightarrow$  n {s(x<sub>k</sub>), s'(x<sub>k</sub>), s"(x<sub>k</sub>)}

### Introdução: B-Splines

$$\beta_0(x) = \begin{cases} 1, |x| < \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2}, |x| = \frac{1}{2} \\ 0, c.c. \end{cases}$$



B-Spline de ordem n → Convolução (n+1) vezes da B-Spline de ordem Zero

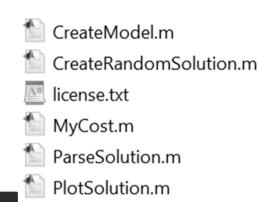
$$\beta_{+}^{n}(x) = \underbrace{\beta_{+}^{0} * \beta_{+}^{0} * \cdots * \beta_{+}^{0}}_{(n+1) \text{ times}}(x)$$

### Introdução: Representação B-Splines

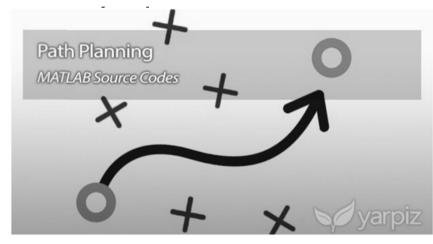
- Schoenberg, 1946
- Representação única por expansão na base de B-splines
   (combinação linear de coeficientes c(k) única, ver definições de produto interno e base deste espaço de funções)

$$s(x) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} c(k) \beta^n(x - k)$$

### Trabalho computacional: Robótica móvel



Projetar um algoritmo PSO de planejamento de caminhos com desvio de obstáculos para um robô



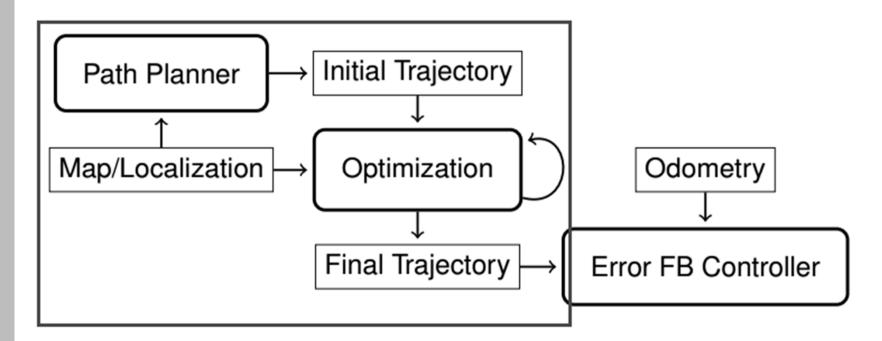
Optimal Robot Path Planning using PSO in MATLAB

Código original http://yarpiz.com/403/ypap115-path-planning



### Trabalho computacional: Robótica móvel

Projetar um algoritmo de planejamento de caminhos com desvio de obstáculos para um robô móvel.



Código original http://yarpiz.com/403/ypap115-path-planning



Dentro do círculo

CreateModel.m

CreateRandomSolution.m

license.txt

MyCost.m

ParseSolution.m

PlotSolution.m



#### Rodar o exemplo:

>> pso

Iteration 1: Best Cost = 14.7141 \*

Iteration 2: Best Cost = 14.7141

Iteration 3: Best Cost = 13.3312 | Violation = 0.00057065 | Iteration 4: Best Cost = 11.172 | Violation = 4.3901e-05

iteration 4: Best Cost = 11.172, Violation = 4.3

Iteration 5: Best Cost = 10.4367 Violation = 0.00033432

Iteration 6: Best Cost = 10.4048

Iteration 7: Best Cost = 10.0383

Iteration 8: Best Cost = 10.0383 \*

...

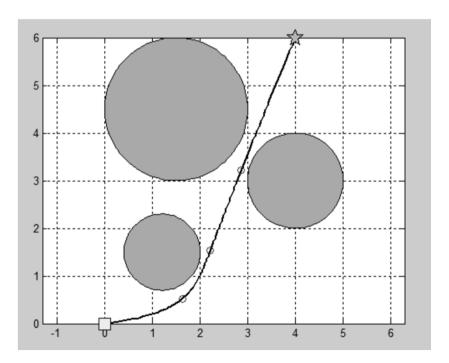
#### Uso de splines (ParseSolution.m)

- linhas 32 a 34

tt=linspace(0,1,100);

xx=spline(TS,XS,tt);

yy=spline(TS,YS,tt);



### Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 1

Construir 4 mapas para o planejamento de caminhos, ou seja, modificar o arquivo **CreateModel.m** (linhas 16 a 34) que envolvam também retângulos além de círculos

```
Target
% Source Origem
xs=0:
ys=0;
% Target (Destination) Destino
                                                            → (1.5, 4.5, 1.5)
xt=4:
yt=6;
                                                                            4.0, 3.0, 1.0
xobs = [ | 1.5 | 4.0 | 1.2 ]; Circulos (x, y, raio)
yobs = [ | 4.5 | 3.0 | 1.5 ];
robs = [ 1.5 | 1.0 0.8 ];
                                                          (1.2, 1.5, 0.8)
n=3;
              Número de nós
xmin=-10;
              Espaço de trabalho (ambiente)
xmax = 10:
ymin=-10;
                                                    Source
ymax = 10;
```

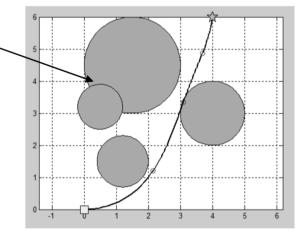
### Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 1

Os mapas não podem ter círculos sobrepostos. Por exemplo:

Inclusão de retângulos como obstáculos e novas restrições

Linhas 41-47: ParseSolution.m (modificar)

```
nobs = numel(xobs); % Number of Obstacles
Violation = 0;
for k=1:nobs
    d=sqrt((xx-xobs(k)).^2+(yy-yobs(k)).^2);
    v=max(1-d/robs(k),0);
    Violation=Violation+mean(v);
end
```



#### Sugestão de mapas:

- 1) 4 círculos e 3 retângulos de tamanhos diferentes
- 2) 6 círculos e 2 retângulos de tamanhos diferentes
- 3) 10 círculos e 5 retângulos de tamanhos diferentes
- 4) 15 círculos e 2 retângulos de tamanhos diferentes

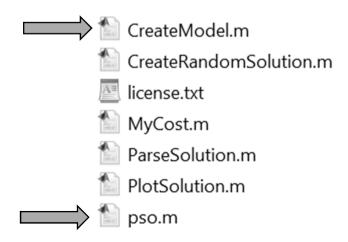
Código original http://yarpiz.com/403/ypap115-path-planning

### Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 1

Os mapas são chamados no **pso.m** (linha 20).

Linha 20: Model = CreateModel();

Assim sugiro fazerem uma estrutura *switch-case* para chamar os mapas número 1, 2, 3 ou 4.



### Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 2

Avaliar (modificar o **pso.m**) os 4 mapas para:

Linha 22: model.n=3; % number of Handle Points

**Testar** para n=4, 5 e 6 pontos

#### Linha 38-45:

MaxIt=500; % Maximum Number of Iterations nPop=150; % Population Size (Swarm Size)

w=1; % Inertia Weight

wdamp=0.98;
c1=1.5;
Personal Learning Coefficient
c2=1.5;
Global Learning Coefficient

Testar diferentes valores para c1 e c2.

Código original http://yarpiz.com/403/ypap115-path-planning

### Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 2

Continuação Avaliar (modificar o **pso.m**) os 4 mapas para:

Linha 126-129: model.n=3; % number of Handle Points

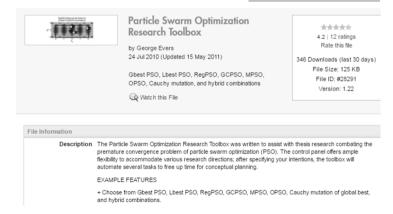
% Update Velocity

particle(i). Velocity.x = w\*particle(i). Velocity.x ...

- + c1\*rand(VarSize).\*(particle(i).Best.Position.x-particle(i).Position.x) ...
- + c2\*rand(VarSize).\*(GlobalBest.Position.x-particle(i).Position.x);

Inspiração

**Testar** diferentes equações de velocidade (Gaussiana, Cauchy, etc).



Código original http://yarpiz.com/403/ypap115-path-planning

## Trabalho computacional: Robótica móvel - Parte 2

Continuação Avaliar (modificar o **pso.m**) os 4 mapas para:

Linha 126-129: model.n=3; % number of Handle Points

% Update Velocity

particle(i). Velocity.x = w\*particle(i). Velocity.x ...

- + c1\*rand(VarSize).\*(particle(i).Best.Position.x-particle(i).Position.x) ...
- + c2\*rand(VarSize).\*(GlobalBest.Position.x-particle(i).Position.x);

Inspiração

**Testar** diferentes equações de velocidade (Gaussiana, Cauchy, etc).



#### Possibilidade 2

Processamento de imagens

### Introdução: Segmentação

- Para separar os objetos que desejamos analisar da imagem inicial, utilizamos técnicas de binarização ou limiarização.
- A binarização é o método mais simples de segmentação de imagens.
- Resumidamente consiste em separar uma imagem, em regiões de interesse e não interesse através da escolha de um ponto de corte.
- Essas regiões podem ser representadas por *pixels* pretos e brancos.
- Os métodos mais simples de limiarização utilizam um único ponto de corte também conhecido por *threshould* (limiar).

### Introdução: Segmentação

#### Efeitos da escolha do Limiar





Imagem Original

Imagem segmentada por Thresholding





Thresholding Baixo

Thresholding Alto

#### graythresh

Global image threshold using Otsu's method

http://www.mathworks.com/help/images/ref/graythresh.html?refresh=true

### Introdução: Método Otsu (1979)

Baseado na análise de discriminante. Técnica que determina um limiar ótimo considerando uma imagem f, que apresenta melhor funcionamento em imagens cujos histogramas são **bimodais**. A ideia é aproximar o histograma de uma imagem por duas funções Gaussianas e escolher o limiar de forma a minimizar a variância intra-classes. Cada classe possui suas próprias características, ou seja, sua média e desvio-padrão.

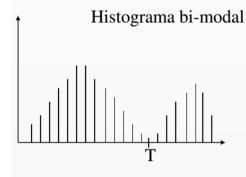


Imagem f (x, y) composta de objetos brilhantes sobre fundo escuro

 Um ponto (x, y) é parte dos objetos se f (x, y) > T



https://www.dcc.ufmg.br/pos/cursos/defesas/868M.PDF

Códigos:

http://clickdamage.com/sourcecode/index.php

otsuThreshold.m kapurThreshold.m rosinThreshold.m dootsuthreshold.m dokapurthreshold.m dorosinthreshold.m

http://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/11184-thresholding-images/content/ThresGUI/ThresGUI.m

### Introdução: Método Kapur (1985)

Método de binarização utilizando o cálculo da entropia da imagem considerando que os *pixels* da imagem poderiam ser classificados como pertencentes ao objeto ou ao fundo.

Ao definir duas classes estatisticamente independentes (objeto e fundo) como componentes de um sistema único (imagem), o método considera que as características de luminância dos pixels que compõem as classes objeto e fundo são independentes entre si.

#### Códigos em Matlab

http://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/41158-harmony-search-algorithm

http://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/28850-harmony-search-algorithm

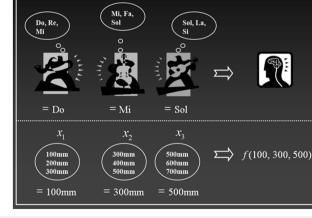
http://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/43326-modified-harmony-search-optimisation-with-linearly-decreasing-par-and-exponentially-decreasing-bw/content/runHS.m

### Introdução: Busca harmônica (1991)

Metaheurística baseada no processo de desempenho musical que acontece quando um músico procura atingir um melhor estado da harmonia, assim como durante uma improvisação do jazz.

Na improvisação musical, cada músico toca um som qualquer do seu instrumento dentro de uma extensão possível, produzindo junto um vetor de harmonia. Se todos os sons produzirem uma boa solução, esta experiência é armazenada em cada memória de variável e a possibilidade de produzir uma boa solução é aumentada

na próxima vez.



- Musical Inst. → Decision Var.
- Pitch Range → Value Range
- Harmony → Solution Vector
- Aesthetics → Objective Function
- Practice → Iteration
- Experience → Memory Matrix



Zong Woo Geem

Geem, Z.W.; Kim, J.H. and Loganathan, G.V. (2001). A new heuristic optimization algorithm: harmony search, Simulation, Vol. 76, No. 2, pp. 60–68.

#### Fundamentos da HS

Osama Moh'd Alia, Rajeswari Mandava, The variants of the harmony search algorithm: an overview, Artificial Intelligence Review, Volume 36, Issue 1, pp 49-68, 2011.

http://link.springer.com/article/10.1007%2Fs10462-010-9201-y

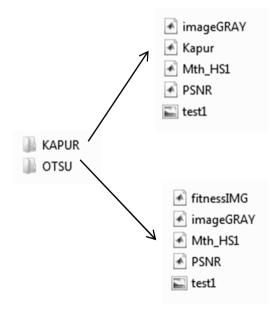
### Introdução: Busca harmônica (HS)



https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/47005-multilevel-thresholding-segmentation-based-on-harmony-search-optimization

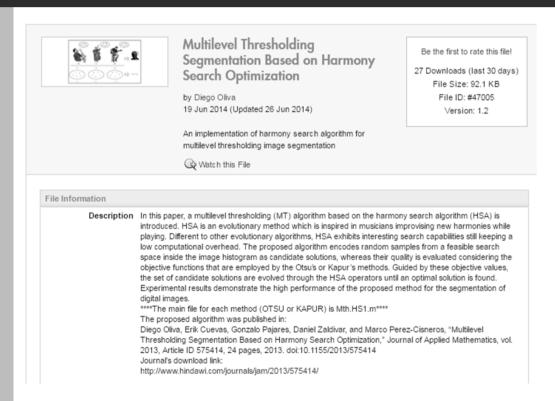
## Trabalho computacional: Processamento de imagens

Projetar um algoritmo PSO para segmentação (métodos: Otsu e Kapur) de imagens em tons de cinza (*gray level*).



https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/47005-multilevel-thresholding-segmentation-based-on-harmony-search-optimization

## Trabalho computacional: Processamento de imagens - Parte 1



Harmony Search (HS)



Particle swarm optimization (PSO)

**LER:** Diego Oliva, Erik Cuevas, Gonzalo Pajares, Daniel Zaldivar, and Marco Perez-Cisneros, Multilevel Thresholding Segmentation Based on Harmony Search Optimization, Journal of Applied Mathematics, vol. 2013, ID 575414, 2013.

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/47005-multilevel-thresholding-segmentation-based-on-harmony-search-optimization

### Trabalho computacional: Processamento de imagens - Parte 2

#### Rodar o exemplo:

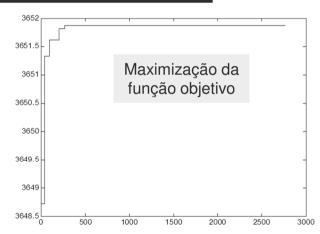
#### >> Mth HS1

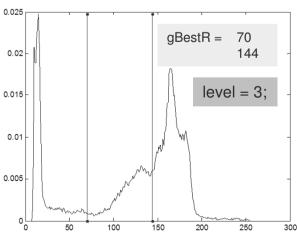
Best estimates: =72 140 fmin=3648.7235 Iteration=1 Best estimates: =73 145 fmin=3651.3298 Iteration=87 Best estimates: =72 145 fmin=3651.6131 Iteration=128 Best estimates: =72 145 fmin=3651.6131 Iteration=129

Linha 22: I = imread('test1.jpg');









https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/47005-multilevel-thresholding-segmentation-based-on-harmony-search-optimization

### Trabalho computacional: Processamento de imagens - Parte 2

**Modificar** o algoritmo PSO de forma a usar o estudo de caso de segmentação do Mth\_HS1.m

**Testar** diferentes valores de **levels** (mínimo de 3 níveis) para 4 imagens em tons de cinza.

Testar diferentes equações de velocidade (Gaussiana, Cauchy, etc).

**Testar** diferentes valores de c1 e c2 no PSO com máximo número de gerações igual a 25000 e tamanho de população de 50. Pois no HS:

MaxAttempt = 25000; % Max number of Attempt % Initial parameter setting HS size = 50; %Length of solution vector

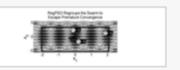
rgb2gray

Convert RGB image or colormap to grayscale

http://www.mathworks.com/help/matlab/ref/rgb2gray.html

Comparar os resultados do PSO com os do Harmony Search (HS) em termos de valores de função objetivo (**PROBLEMA DE MAXIMIZAÇÃO**).

### Inspiração para modificar o PSO clássico



#### Particle Swarm Optimization Research Toolbox

by George Evers 24 Jul 2010 (Updated 15 May 2011)

Gbest PSO, Lbest PSO, RegPSO, GCPSO, MPSO, OPSO, Cauchy mutation, and hybrid combinations

Watch this File

statestate

4.2 | 12 ratings Rate this file

346 Downloads (last 30 days)

File Size: 125 KB File ID: #28291 Version: 1.22

#### File Information

Description The Particle Swarm Optimization Research Toolbox was written to assist with thesis research combating the premature convergence problem of particle swarm optimization (PSO). The control panel offers ample flexibility to accommodate various research directions; after specifying your intentions, the toolbox will automate several tasks to free up time for conceptual planning.

#### EXAMPLE FEATURES

+ Choose from Gbest PSO, Lbest PSO, RegPSO, GCPSO, MPSO, OPSO, Cauchy mutation of global best, and hybrid combinations.