



# Aula 7 – Robótica Móvel

# Mapeamento

**Prof. Assoc. Marcelo Becker**

SEM - EESC - USP

Laboratório de Robótica Móvel

**LabRoM**

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Sumário da Aula

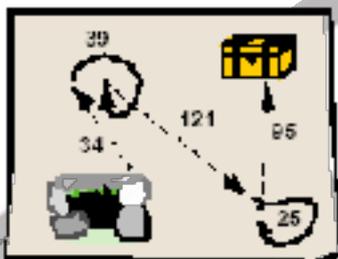
- **Tipos de Mapas**

- Mapeamento 2D
- Mapeamento 3D
- Implementação
- Bibliografia Recomendada

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Métodos de Representar e Modelar Ambientes

Não Aplicável



Mapa do Tesouro

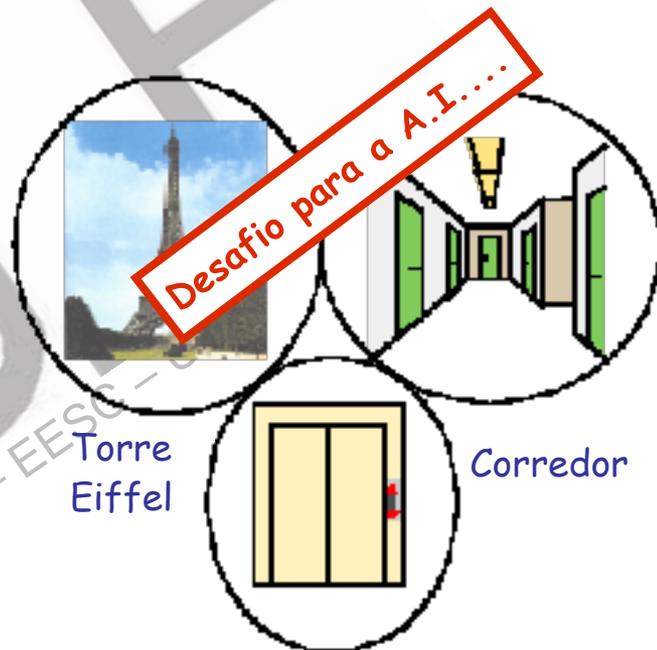
Odometria

Caro e Inflexível

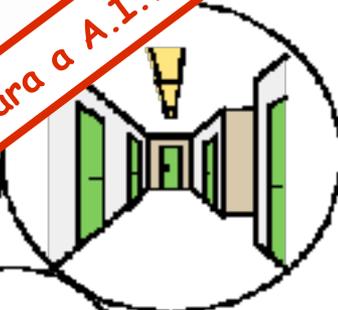


Pista de Pouso à Noite

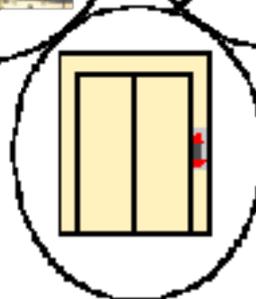
Modificar Ambientes - Marcas



Torre Eiffel



Corredor



Porta de Elevador

Reconhecimento de Características

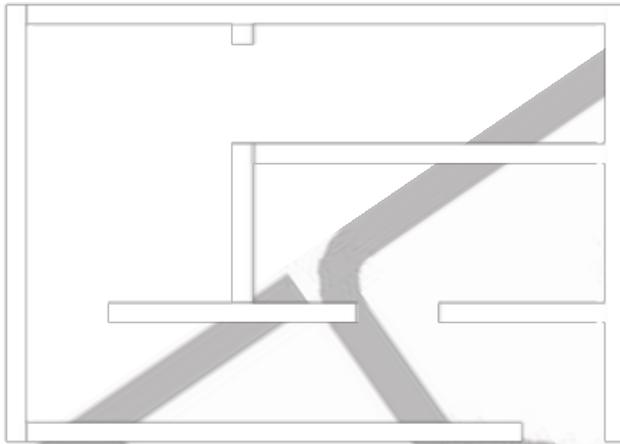
# Mapeamento

- **Mapa Métrico:** Informações Detalhadas
  - Desenhos tipo CAD
  - Características Métricas do Ambiente
- **Mapa Topológico:** planejamento de trajetórias grosseiro
  - Nós
  - Arcos
- **“Grid Map”**
  - Probabilidades – planejamento de trajetórias detalhado

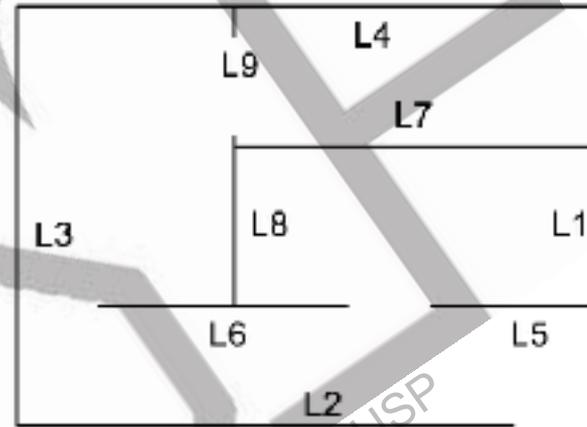
Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Mapas

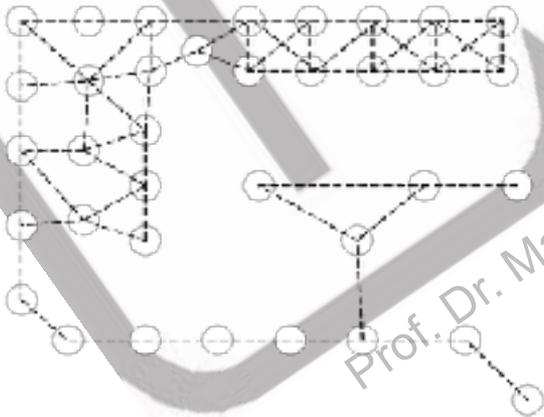
Ambiente



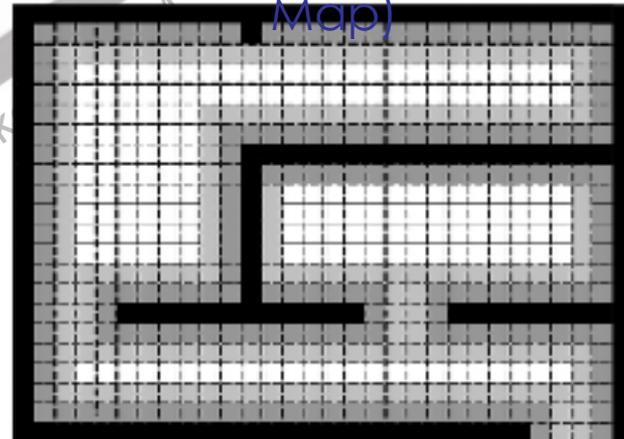
Mapa Métrico



Mapa Topológico

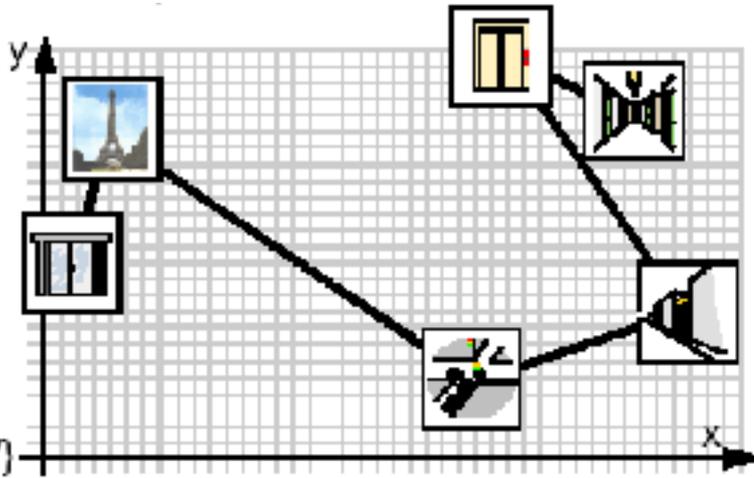


Mapa Probabilístico (Grid Map)

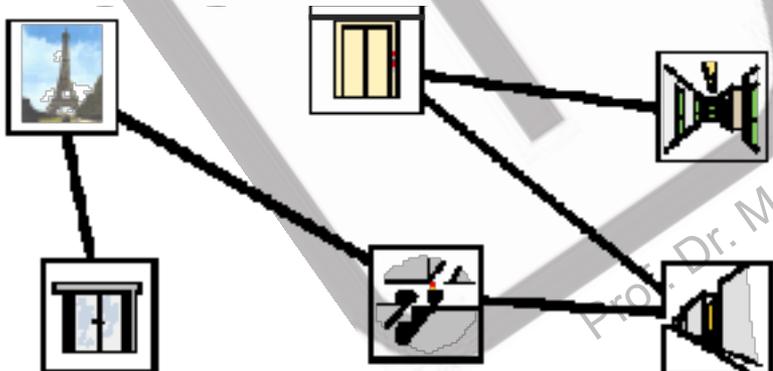


# Mapeamento

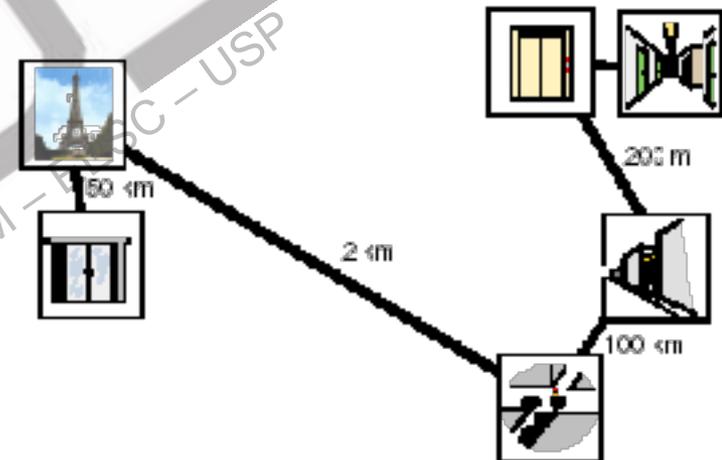
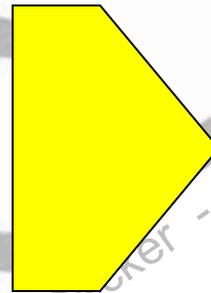
Mapa Métrico



Mapa Topológico

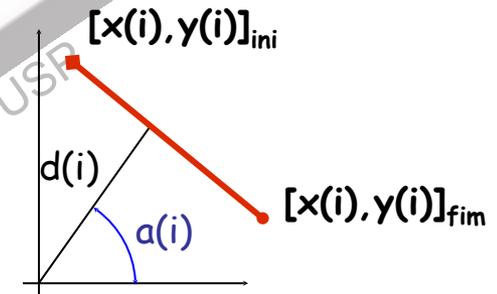
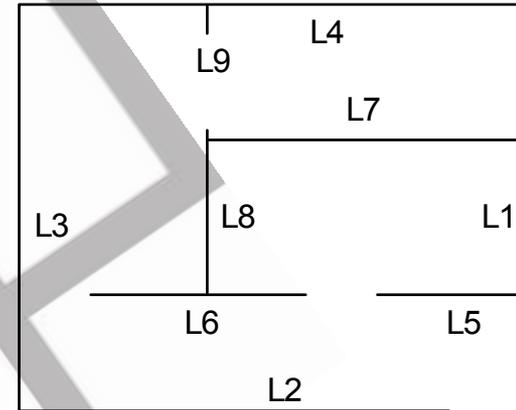


Mapa Métrico-Topológico



# Mapa Métrico

- Representação Compacta – Relações Geométricas do Ambiente
- Linhas ou arcos são os elementos mais comuns – mas podem ser usadas quaisquer figuras geométricas
- Boa ferramenta se o ambiente é completamente conhecido...
- Pode ser difícil de implementar o planejamento de trajetórias

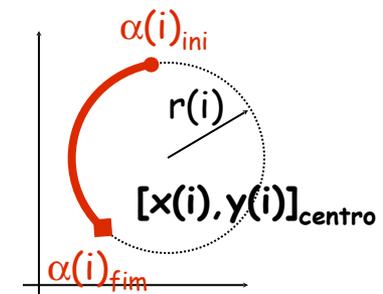


Parâmetros Típicos para representar segmentos de reta

$$L_i = (d(i), \alpha(i), x(i)_{ini}, y(i)_{ini}, x(i)_{fim}, y(i)_{fim})$$

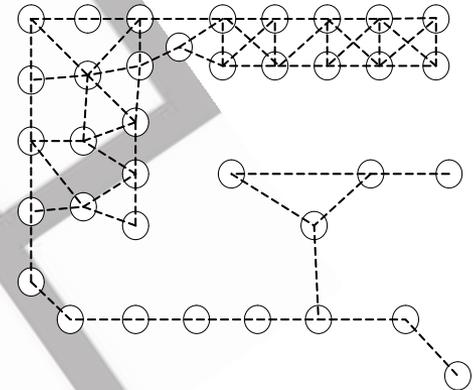
Parâmetros Típicos para representar arcos

$$A_i = (r(i), \alpha(i)_{ini}, \alpha(i)_{fim}, x(i)_{centro}, y(i)_{centro})$$

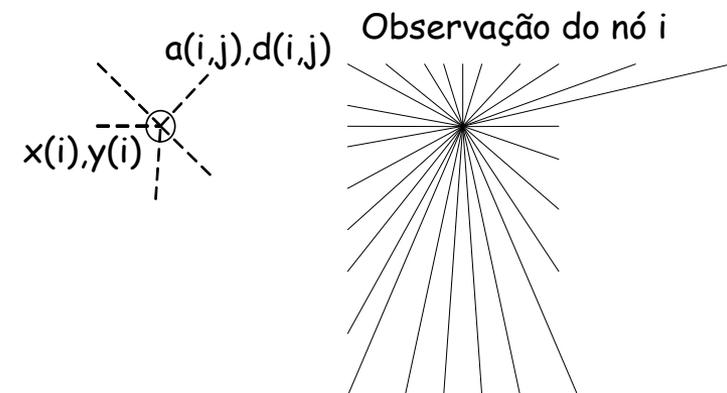


# Mapa Topológico

- Nós e Arcos – relações relativas entre os nós
- Boa ferramenta para planejamento de trajetórias
- As Trajetórias são planejadas de acordo com alguma função que deve ser minimizada
- Difícil de implementar um planejamento detalhado de Trajetórias



## Componentes Típicos de um Nó

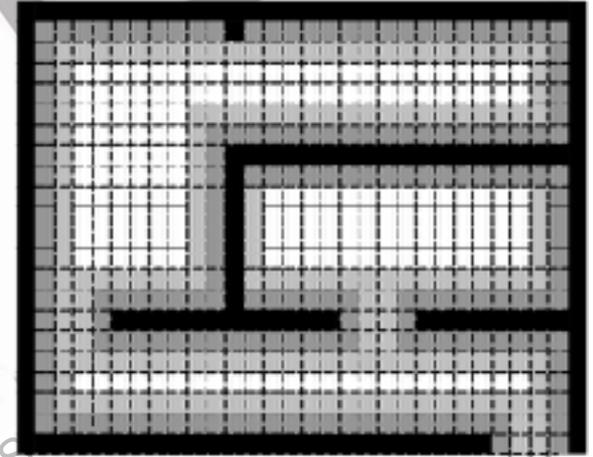


# Mapa Probabilístico (*Grid Map*)

- Representação Discreta do “mundo” (ambiente)
- Consome muita memória
- Bom para planejamento detalhado de trajetórias
- Fácil de incorporar diferentes leituras de diferentes sensores
- Robusto contra ruído de sensores
- O ambiente deve ser conhecido...

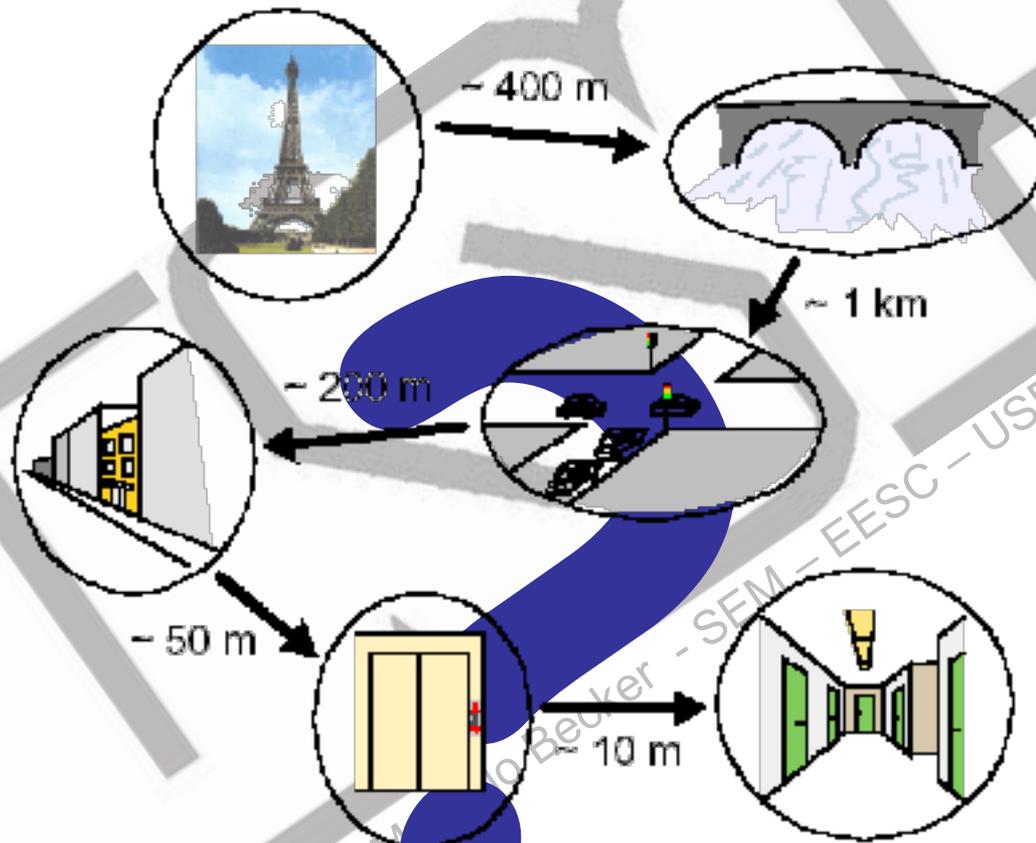
Cada célula do grid  $(x,y)$ :  $p_{x,y} = [0,1]$

O número de células pode se tornar muito grande. Por exemplo, um ambiente de 100 x 200 m com um mapa de resolução de 5 cm terá 8 milhões de células (cada qual com 2 valores...).



Hans P. Moravec & A.E. Elfes, 1985

# Navegação Humana



Topológica e sujeita a medidas imprecisas...

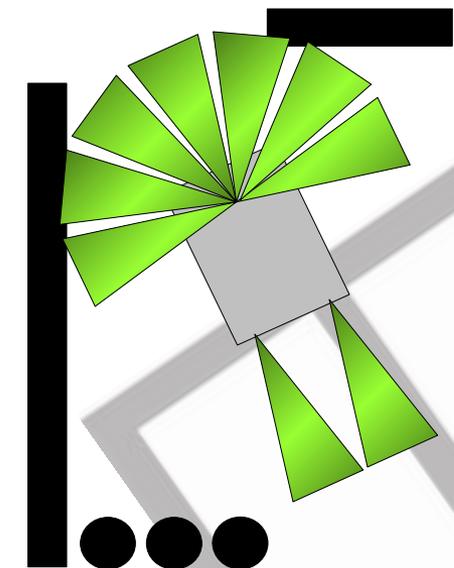
# Sumário da Aula

- 
- **Mapeamento 2D**
- Mapeamento 3D
- Implementação
- Bibliografia Recomendada

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

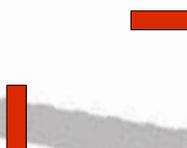
# Em que consiste o Mapeamento?

De modo muito Simplificado!!

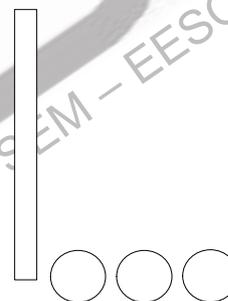


1) O robô observa algo no ambiente...

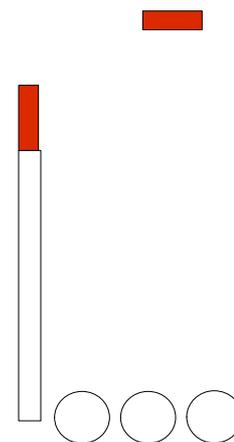
2) Essa nova informação é adicionada ao mapa do ambiente...



Última Observação



Mapa Existente

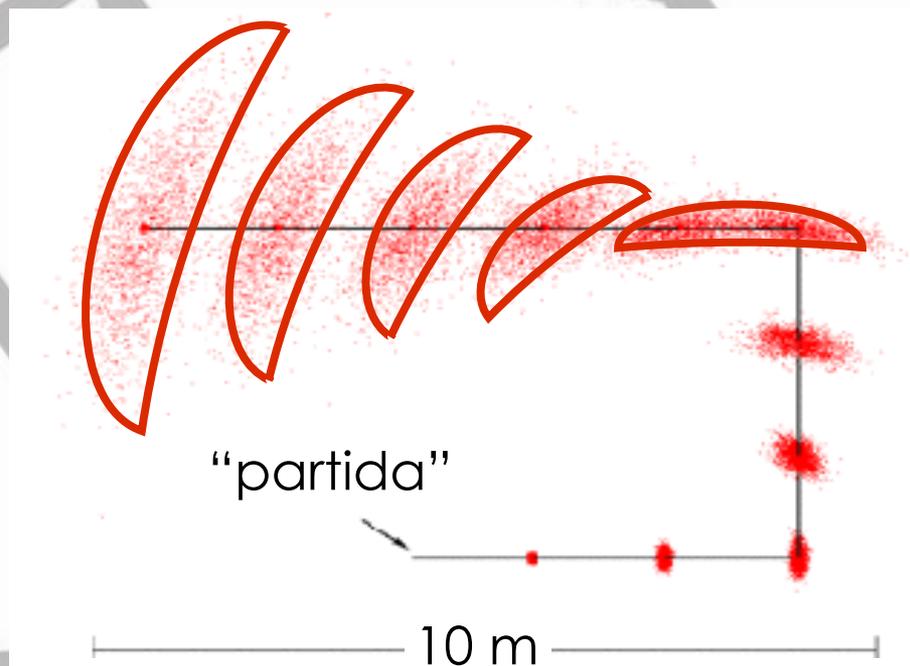


Mapa Atualizado

3) Calcular uma nova trajetória para exploração baseado nas informações atualizadas... ... (1)

# Objetivo do Mapeamento

- Produzir e atualizar Mapas dos ambientes “indoor” nos quais o veículo irá se deslocar
- Problema: localização



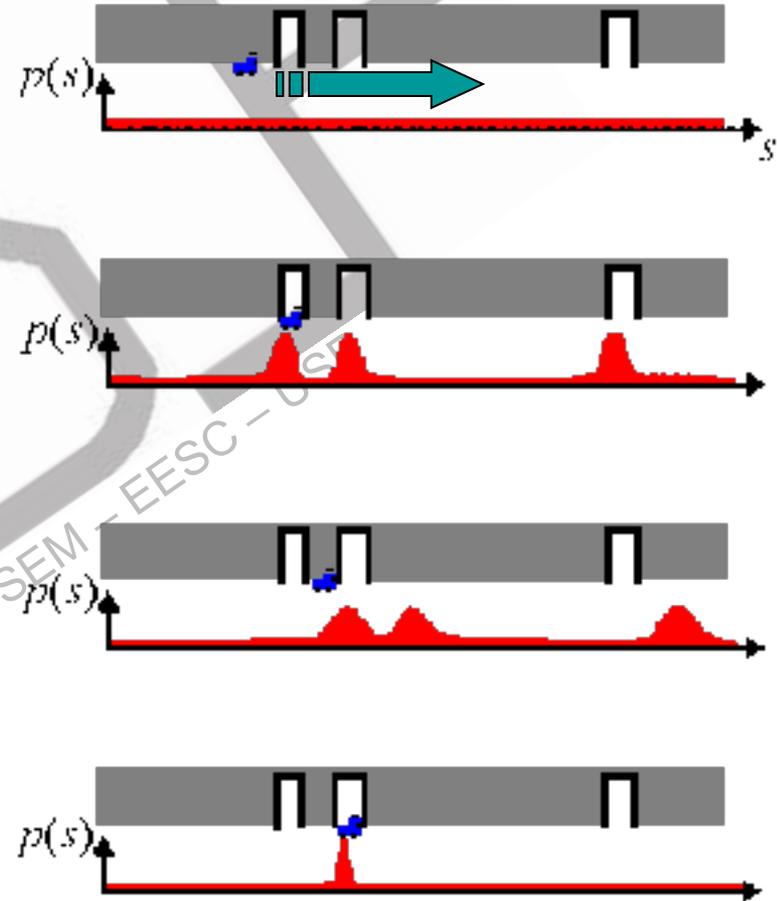
# Incertezas

- Por natureza, sujeitos a incertezas
- As incertezas vêm de 4 fatores principais:
  - “aleatoridade”, “imprevisibilidade” do ambiente
  - e do veículo
  - limitações dos sensores, ruídos
  - modelos “inacurados”
- Uso de Paradigmas Probabilísticos e *Fuzzy Logic*
  - capazes de lidar com modelos inacurados
  - capazes de lidar com as imperfeições dos sensores
  - robustos em aplicações reais

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Localização do Robô: Problema Probabilístico

- Incertezas tratadas através de filtros:
  - Filtro de Kalman
  - Filtro de Kalman Extendido
  - Filtro de Partículas
  - ETC.
- Usado para:
  - Mapeamento
  - Localização
  - Modelagem



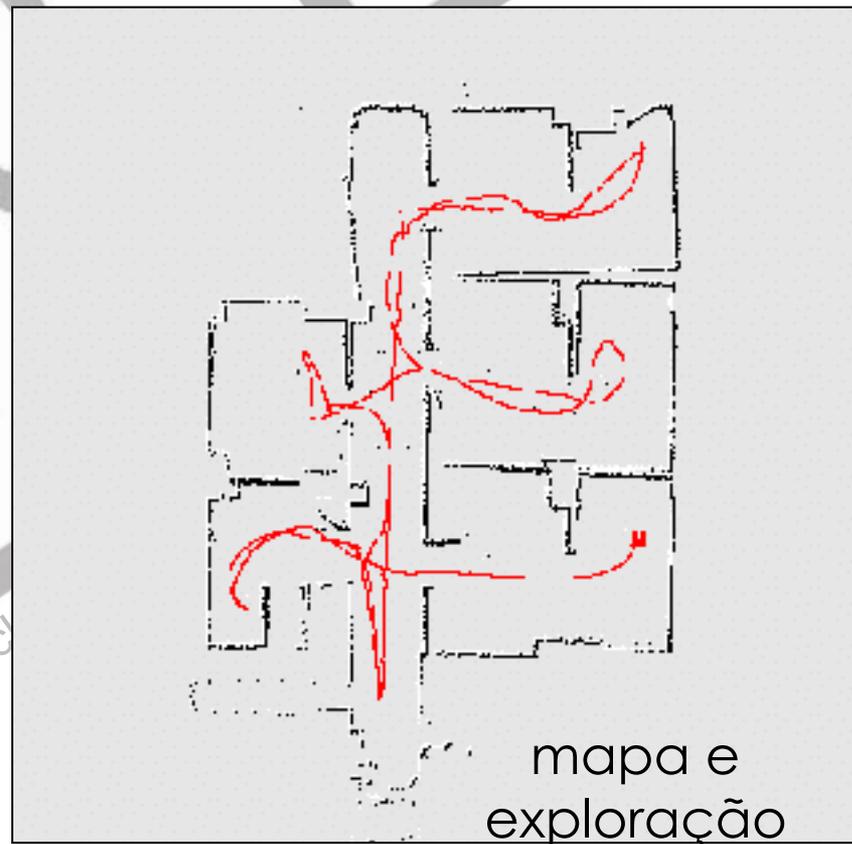
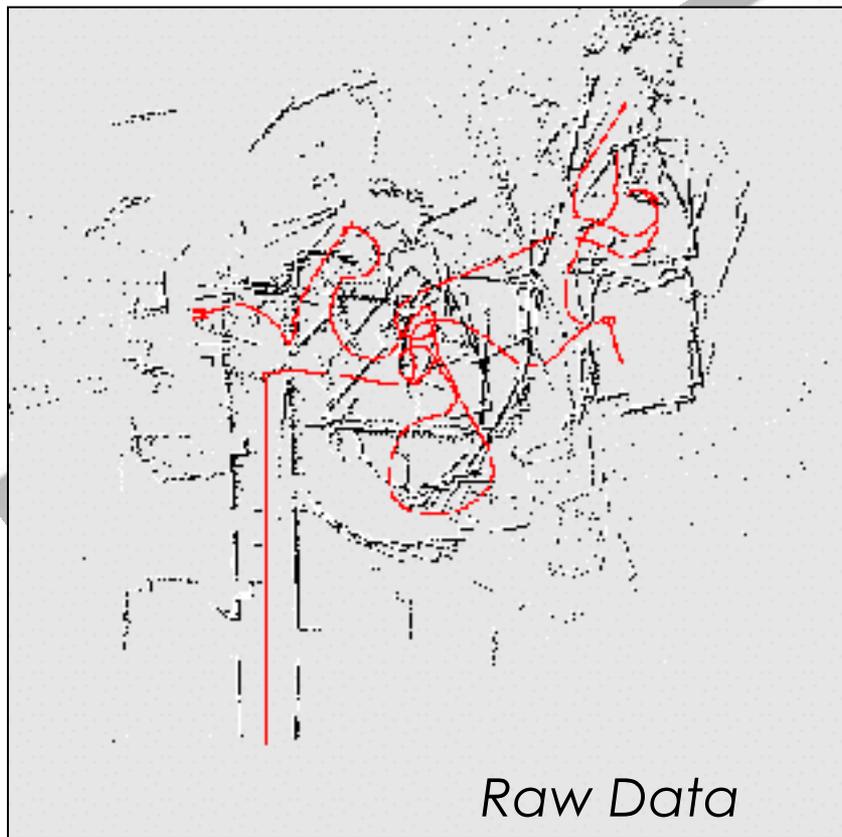
Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

## Problema: Mapeamento e Localização Simultâneos

- Problema do tipo clássico: “*Quem nasceu primeiro, o ovo ou a galinha?*”
  - Mapear sabendo a posição é “*simples*”
  - Localizar-se em um Mapa dado é “*simples*”
  - Porém, fazer ambos simultaneamente é um problema!
- Atualmente, as melhores soluções são as Probabilísticas!

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Mapear apenas com odometria



S.Thrun - CMU

# Mapear apenas com odometria

mapa e  
exploração

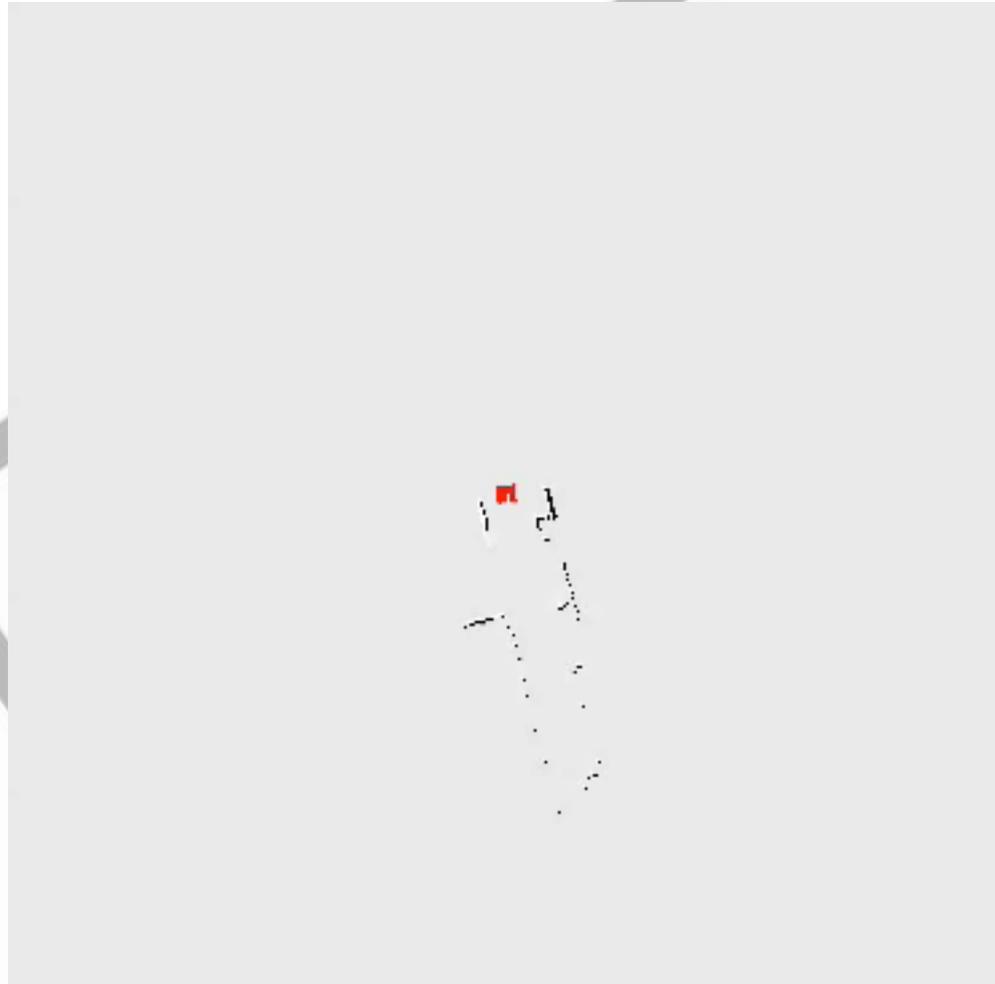


*Raw Data*



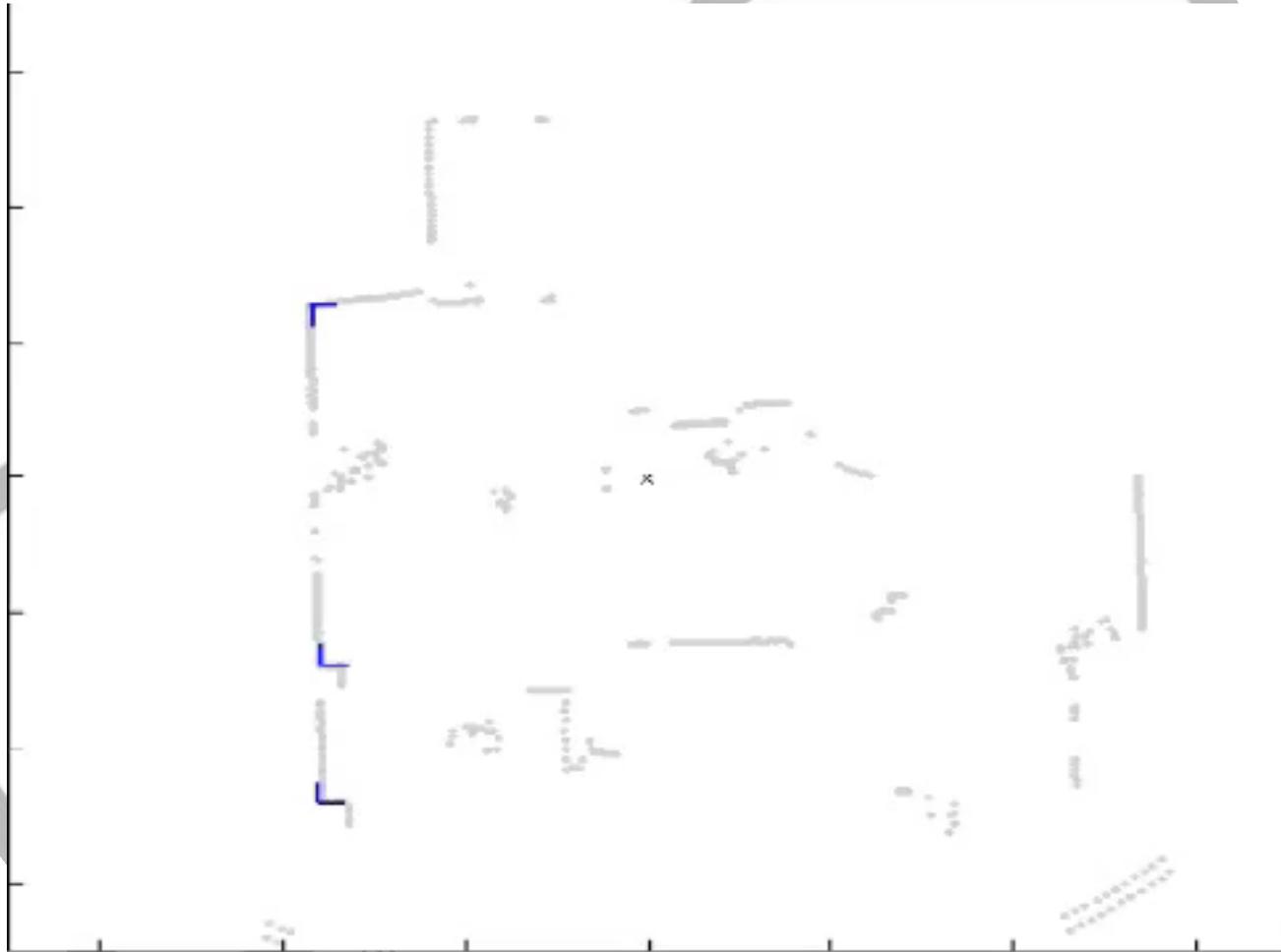
Intel research Lab - USA

# Exemplo de Mapeamento



Prof. L

# Exemplo de Mapeamento

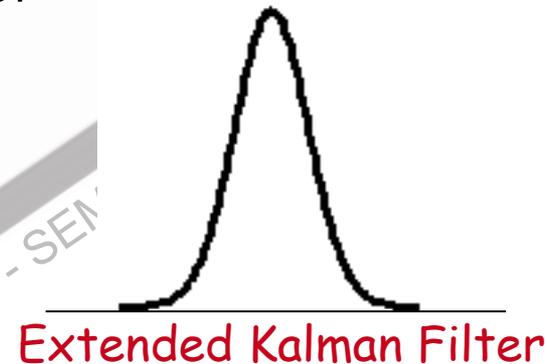


ASL@EPFL

# Como fazer o Mapeamento?

- Estimativa da posição
  - ~~– LS - *Least Square*~~
  - ~~– ML - *Maximum Likelihood*~~
  - EKF - *Extended Kalman Filter*

EKF é muito empregado para resolver problemas de localização em diversas aplicações em robótica, navegação de aeronaves, foguetes, satélites, mísseis, etc.



[Schiele et al. 94], [Weiß et al. 94], [Borenstein 96],  
[Gutmann et al. 96, 98], [Arras 98]

# Desvantagens do EKF

- Propriedades estatísticas do processo e dos ruídos das medidas
- Armazenar os passos anteriores para serem utilizados na “nova” estimativa de posição.
- ☹️ Simplificações podem introduzir “*graus de liberdade*” no Filtro resultando em um aumento nas incertezas da posição do veículo e das características extraídas.

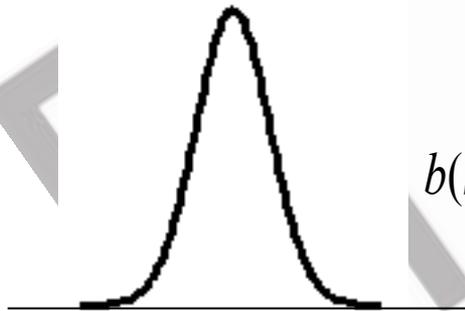
# Como fazer o Mapeamento?

- Mapeamento Métrico Estocástico
  - *Stochastic Map*
  - [Smith *et al.* 90]
  - Usa o EKF para estimar as posições
  - Vetor de estado representa as estimativas de posicionamento do veículo e dos elementos
  - Uma matriz covariância de erro associada, representa as incertezas destas estimativas
    - Inclui tanto as correlações entre os estados do veículo e cada *features*, como também as correlações entre os elementos

# Problema:

## Mapeamento Estocástico e EKF

- $(N+3)^2$  distribuições Gaussianas
- A dimensão da matriz cresce a cada novo “elemento”
- Row Data  $\rightarrow$  Features



$$b(s_t, m) =$$

$l_1$	$\sigma_{l_1}^2$	$\sigma_{l_1 l_2}$	$\dots$	$\sigma_{l_1 l_N}$	$\sigma_{l_1 x}$	$\sigma_{l_1 y}$	$\sigma_{l_1 \theta}$	
	$\sigma_{l_1 l_2}$	$\sigma_{l_2}^2$	$\dots$	$\sigma_{l_2 l_N}$	$\sigma_{l_2 x}$	$\sigma_{l_2 y}$	$\sigma_{l_2 \theta}$	
	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	
	$l_N$	$\sigma_{l_1 l_N}$	$\sigma_{l_2 l_N}$	$\dots$	$\sigma_{l_N}^2$	$\sigma_{l_N x}$	$\sigma_{l_N y}$	$\sigma_{l_N \theta}$
	$x$	$\sigma_{l_1 x}$	$\sigma_{l_2 x}$	$\dots$	$\sigma_{l_N x}$	$\sigma_x^2$	$\sigma_{xy}$	$\sigma_{x\theta}$
$y$	$\sigma_{l_1 y}$	$\sigma_{l_2 y}$	$\dots$	$\sigma_{l_N y}$	$\sigma_{xy}$	$\sigma_y^2$	$\sigma_{y\theta}$	
$\theta$	$\sigma_{l_1 \theta}$	$\sigma_{l_2 \theta}$	$\dots$	$\sigma_{l_N \theta}$	$\sigma_{x\theta}$	$\sigma_{y\theta}$	$\sigma_\theta^2$	

# Problema:

## Mapeamento Estocástico e EKF

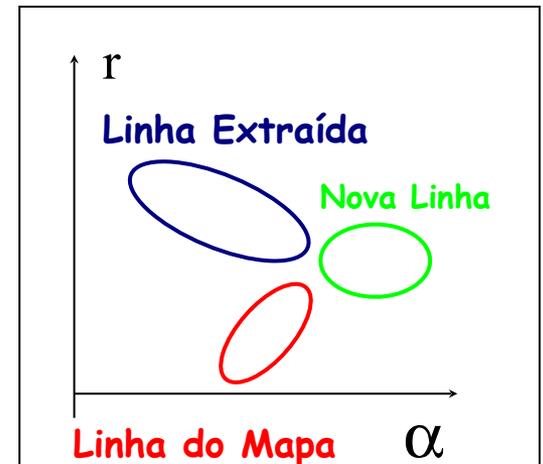
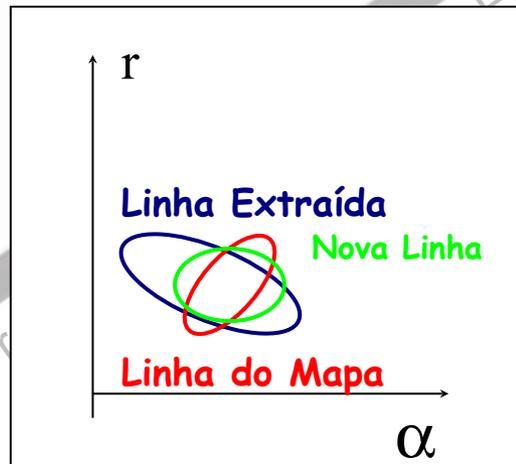
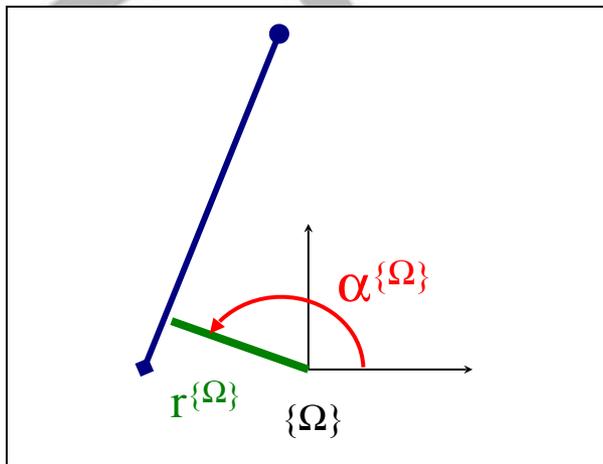
- Conseqüências de Simplificações no EKF:
  - Um número menor de elementos na matriz
  - Ambientes complexos:
    - aumento das incertezas de posição
    - deformações
    - rotações e/ou translações dos elementos do mapa
    - As interdependências entre os elementos do mapa estão sendo desconsideradas

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM - EESC - USP

# Implementação

## SmartROB-2, IfR-ETHZ

- Ambiente modelado em 2D - extração de *features*
- EKF simplificado
  - ~~– Elementos cruzados~~
  - Elementos da diagonal principal
- *Matching*, fusão e atualização no espaço  $(r-\alpha)$

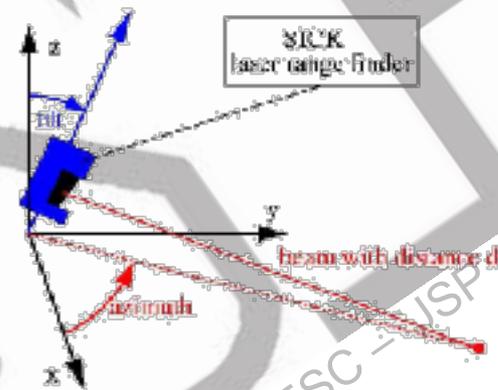
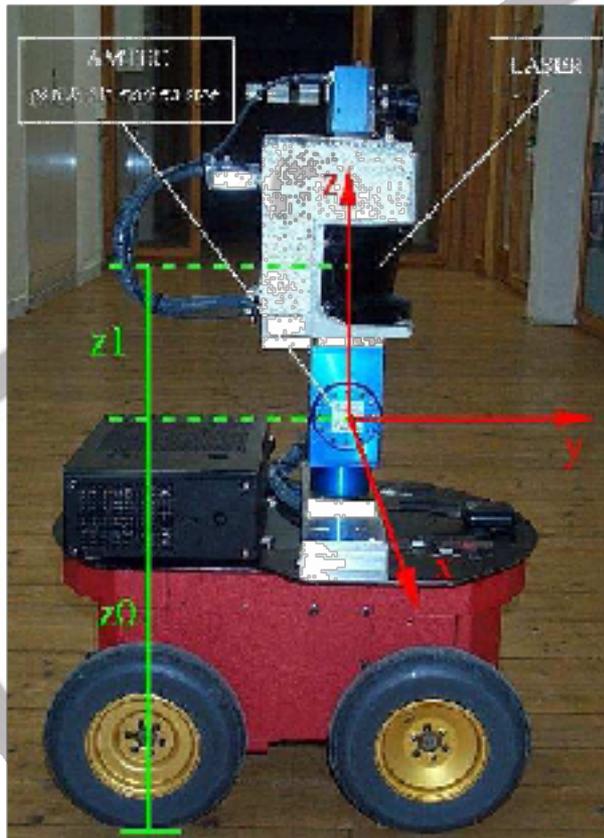


# Sumário da Aula

- 
- 
- **Mapeamento 3D**
- Implementação
- Bibliografia Recomendada

# Mapeamento 3D

- Aquisição de dados



$$\alpha = \arctan(d/z)$$

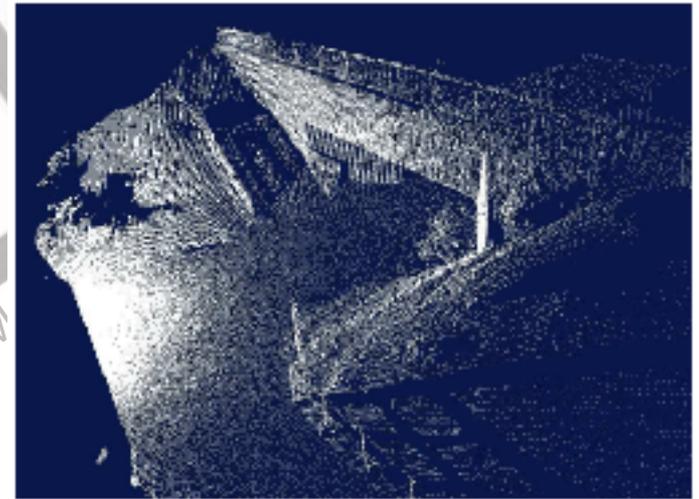
$$\gamma = \arctan(x/y)$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \left(\frac{\pi}{2} - \gamma\right) z_1 \\ \cos\left(\frac{\pi}{2} - \gamma\right) z_1 \\ \sin\left(\frac{\pi}{2} - \gamma\right) z_1 + z_0 \end{pmatrix} + d \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \\ \sin(\alpha) + \sin\left(\frac{\pi}{2} - \gamma\right) \\ -\sin(\alpha) \cos\left(\frac{\pi}{2} - \gamma\right) \end{pmatrix}$$

range of the range finder

# Mapeamento 3D

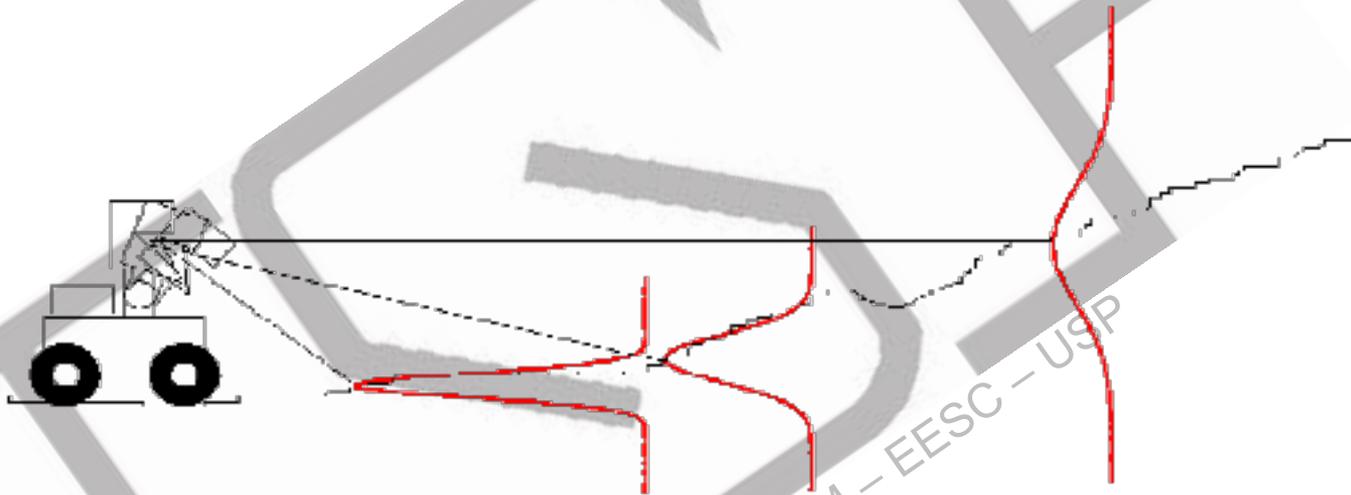
- Formas de representação típica:
  - Coleção de todos os pontos medidos
    - 200K pontos (pouco útil para navegação)
  - Grid 3D
    - Alta acurácia
    - Dispendioso (processamento e memória)
  - Grid 2D
    - Baixo custo (aproximação)
    - Bom para navegação
  - Extração de Superfícies



Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM

# Mapeamento 3D

- Atualização de Mapas de Áreas Externas:



## Kalman filter equations

$z_t$  = measurement at time  $t$

$\mu_t$  = estimated elevation at time  $t$

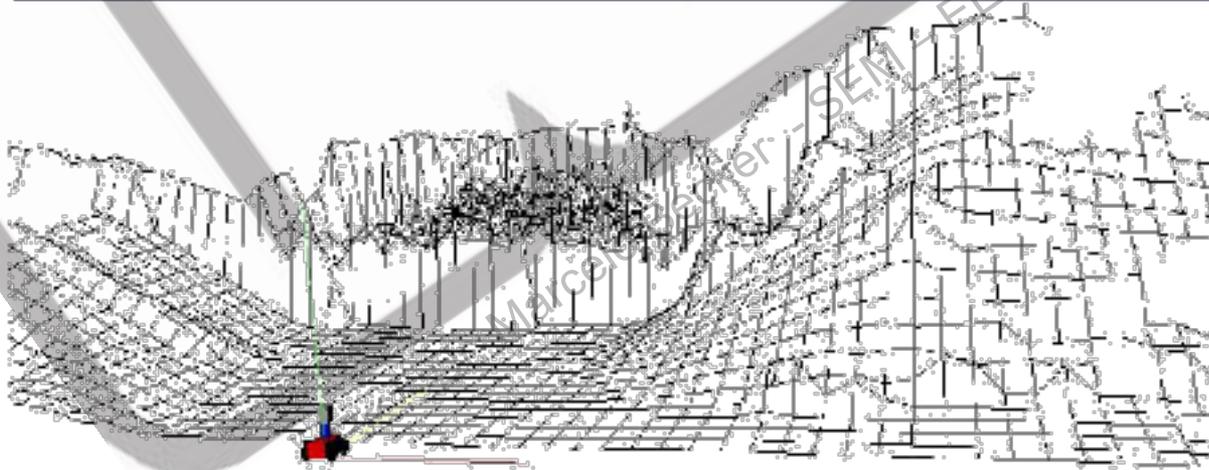
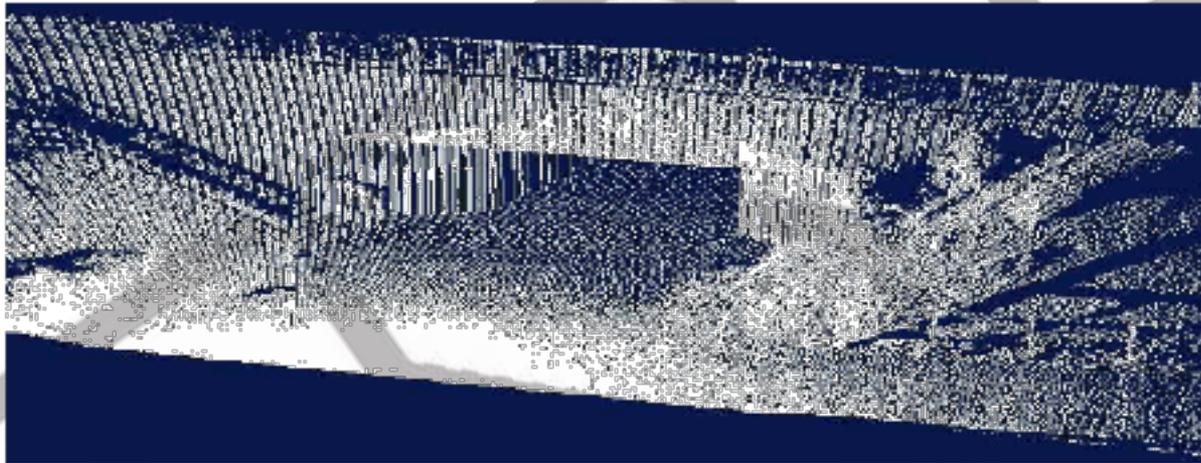
$\sigma_{1t}$  = std. deviation at time  $t$

$$\mu_{1t} = \frac{\sigma_t^2 \mu_{1t-1} + \sigma_{1t-1}^2 z_t}{\sigma_{1t-1}^2 + \sigma_t^2}$$

$$\sigma_{1t}^2 = \frac{\sigma_{1t-1}^2 \sigma_t^2}{\sigma_{1t-1}^2 + \sigma_t^2}$$

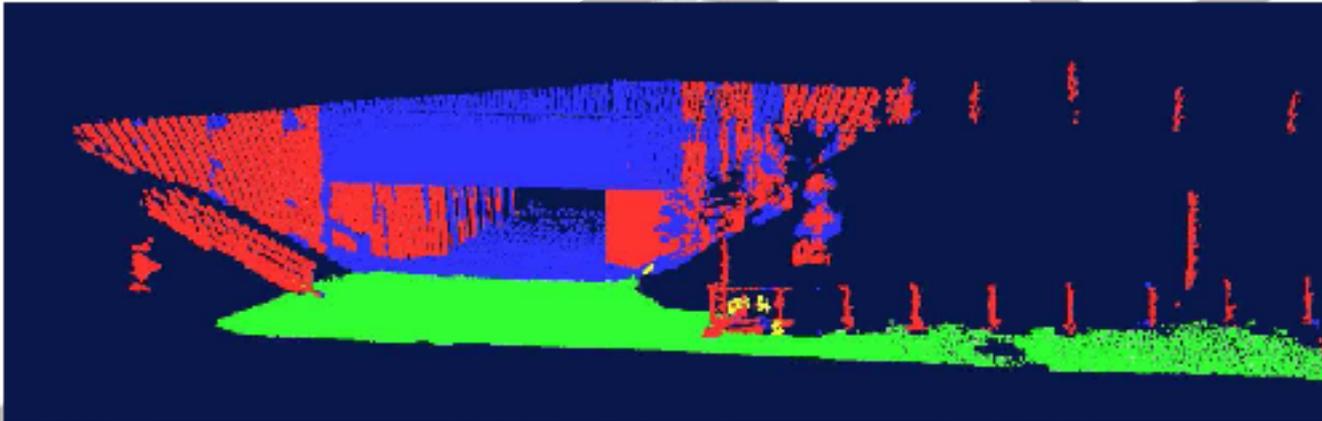
# Mapeamento 3D

- Mapa Típico de Elevação:

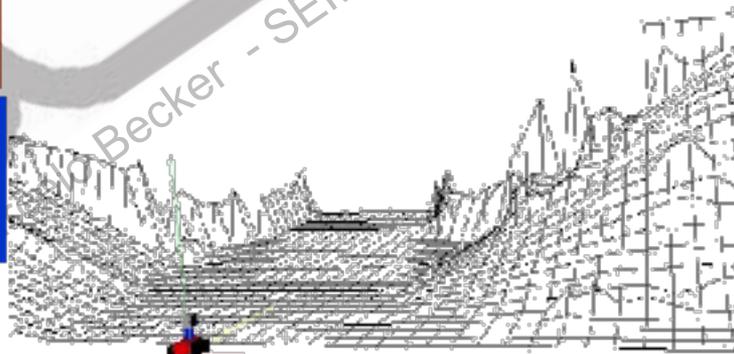


# Mapeamento 3D

- Mapa Elevação Pós-processado:

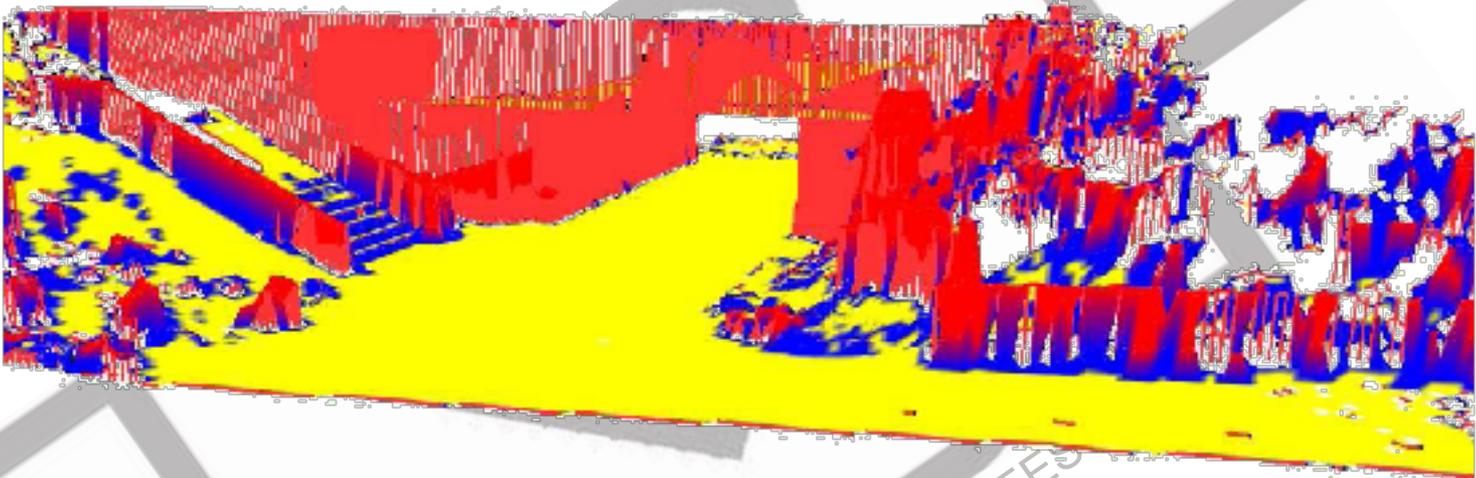


- Traversable cells
- Cells with vertical objects
- Cells with a big vertical gap e.g., windows, bridges, door frames
- Non traversable cells, seen from above



# Mapeamento 3D

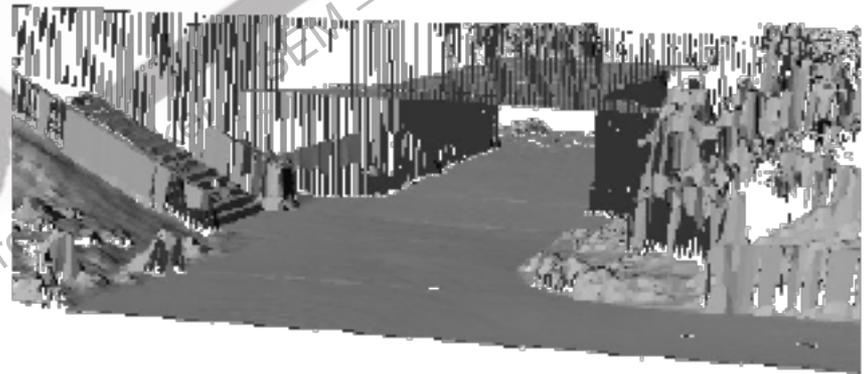
- Mapa com Múltiplas Superfícies (MLS):



- Traversable Surface Patches

- Cells with vertical objects

- Non traversable Surface Patches



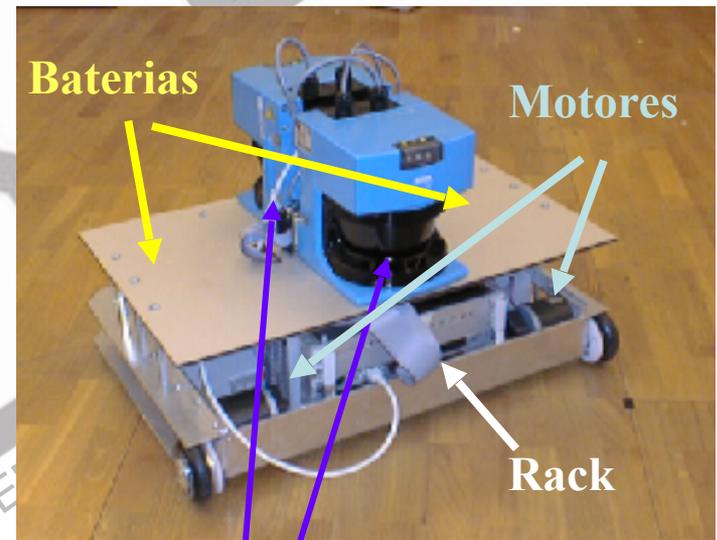
# Sumário da Aula

- Introdução
- Desenho 2D
- Desenho 3D
- **Implementação**
- Bibliografia Recomendada

# Implementação

## SmartROB-2, IfR-ETHZ

- Plataforma: SmartROB-2
  - 0,60 x 0,35 x 0,40 m, 20 kg
  - Acionamento diferencial
  - 2 SICK LMS200
    - cobertura de 360°
    - resolução de 2°
    - erro radial <  $\pm 20$  mm (50 m)
  - XOberon
    - tempo real
    - orientado a objeto
  - *Wireless*



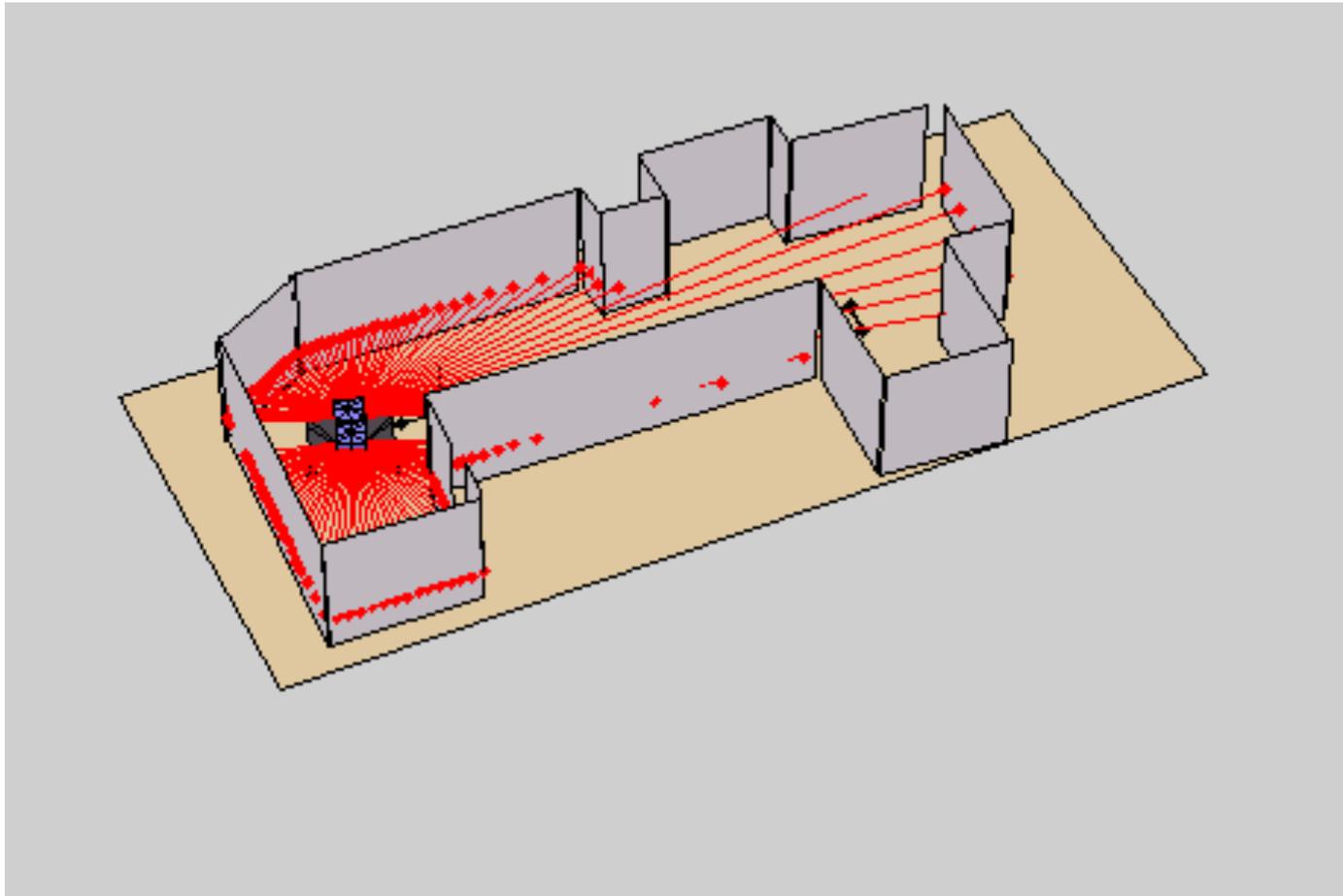
**2 sensores Laser SICK LMS200**

Prof. Dr. Marcelo Becker - SE

# Mapeamento de Ambiente Estreitos

Visualização em 3D

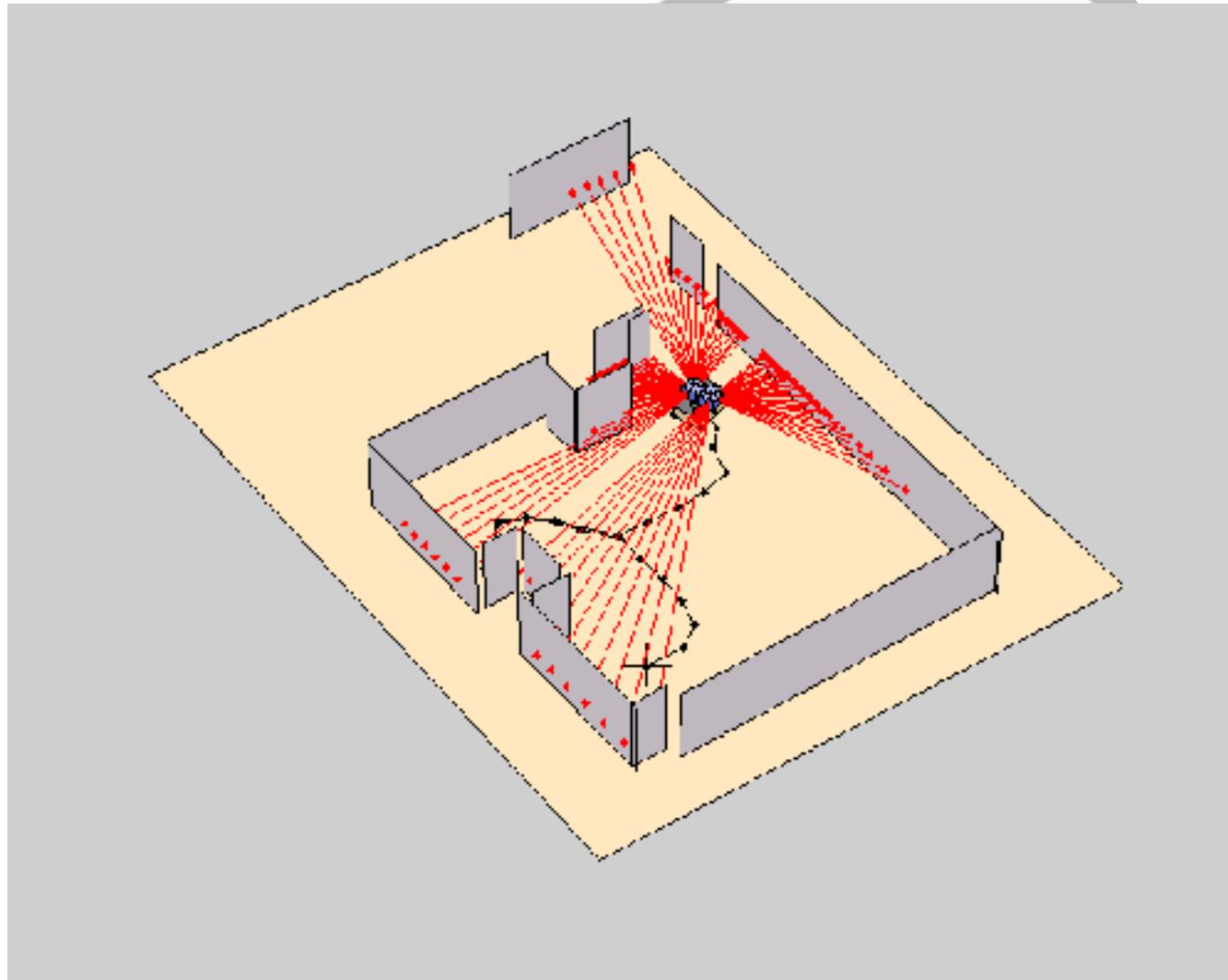
IfR – ETH, 1999



# Mapeamento de Ambientes Largos

Visualização em 3D

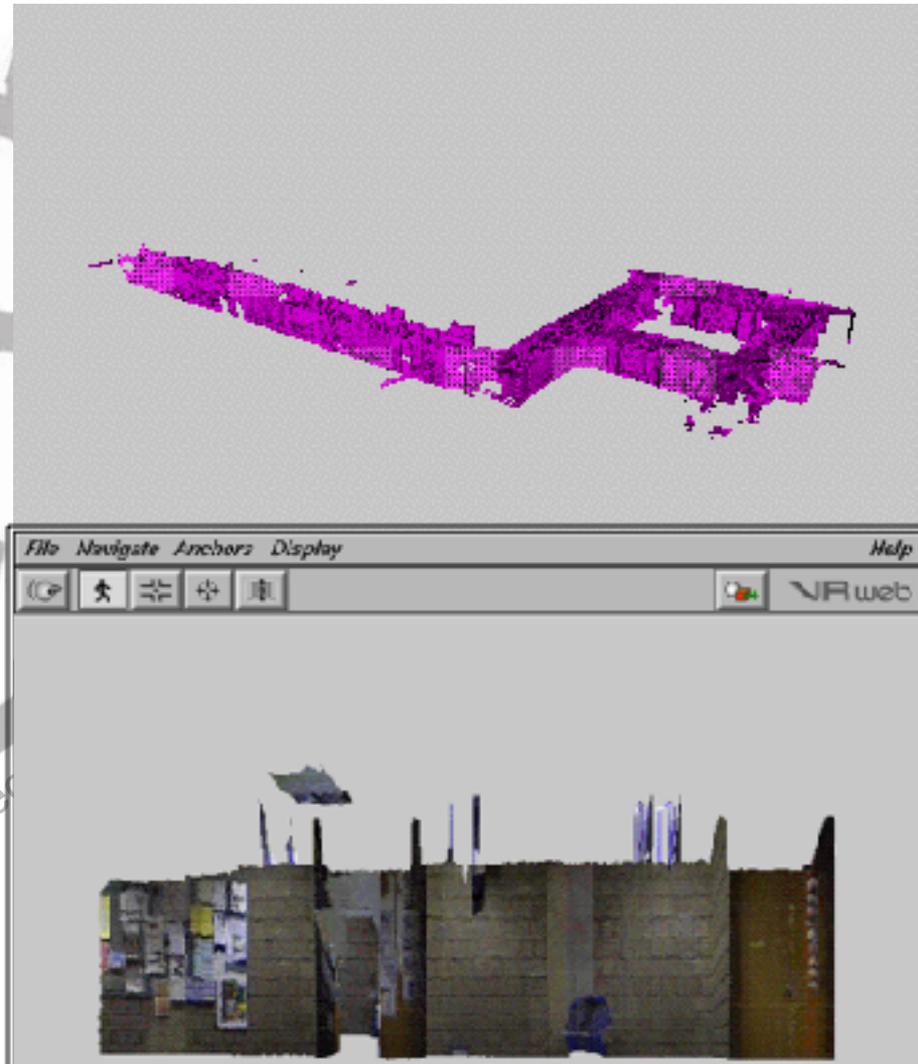
IfR – ETH, 2000



# Mapeamento de Ambiente 3D

Visualização em 3D

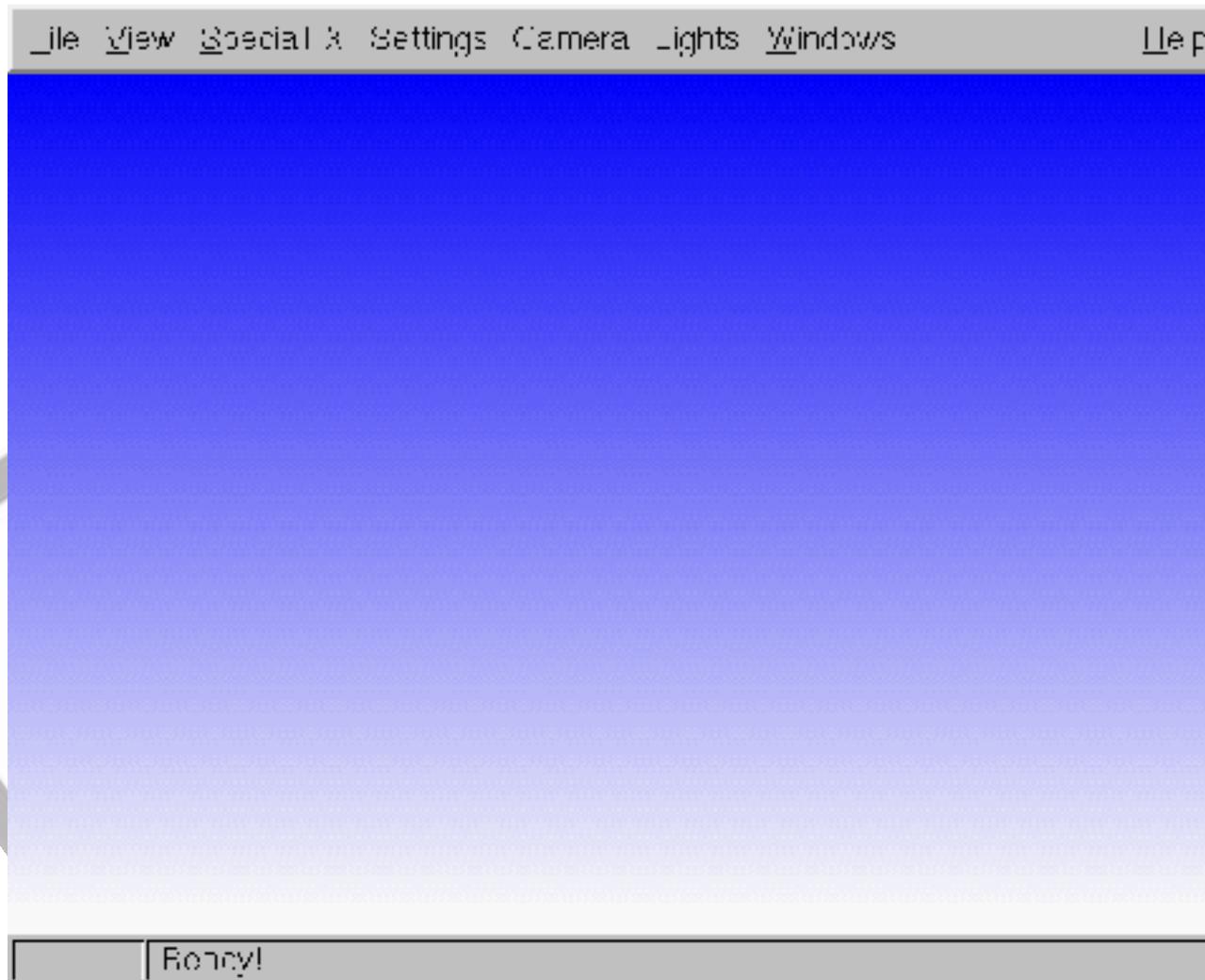
S.Thrun - CMU



# Mapeamento de Ambiente 3D

Visualização em 3D

S.Thrun - CMU



# Mapeamento de Ambiente 3D

Visualização em 3D

S.Thrun - CMU



# Mapeamento de Ambiente 3D

Visualização em 3D

CMU



Prof. Dr. Marco

# Mapeamento de Ambiente 3D

Visualização em 3D

CMU



Prof. Dr. Marcelo

# Sumário da Aula

- Introdução
  - Desenho 2D
  - Desenho 3D
  - Implementação
- Bibliografia Recomendada**

# Bibliografia Recomendada

## LIVROS

- SIEGWART, R. and NOURBAKHSI, I. ***Introduction to Autonomous Mobile Robots***. MIT Press, 2004.
- MURPHY, R. R. ***Introduction to AI robotics***. MIT Press, 2000.
- EVERRET, H. R. ***Sensors for mobile robots: theory and application***. A. K. Peters Ltd: Natick, Massachusetts, USA, 1995.
- BEKEY, G. A. ***Autonomous Robots: From biological inspiration to implementation and control***. MIT Press: Cambridge, Massachusetts, USA, 2005.

Prof. Dr. Marcelo Becker

# Bibliografia Recomendada

## LIVROS

- WILLIAMS, K. ***Insectronics: build your own walking robot.*** McGrawHill: New York, 2003.
- BREAZEAL, C. L. ***Designing socialible robots.*** MIT Press: Cambridge, Massachusetts, 2002.
- KACHROO, P. and MELLODGE, P. ***Mobile robotic car design.*** McGrawHill: New York, 2005.
- DORIGO, M. and COLOMBETTI, M. ***Robot shaping.*** MIT Press: Cambridge, Massachusetts, 1998.

# Bibliografia Recomendada

## SITES

- <http://www.mobilerobots.org>
- <http://www.sri.com/news/storykits/>
- <http://groups.csail.mit.edu/lbr/genghis/>
- <http://www.stanford.edu/~learnest/cart.htm>
- <http://www.asl.ethz.ch>
- <http://www.euron.org/>
- <http://www.bluebotics.com/>
- <http://www.inuktun.com/>
- <http://www.service-robots.org>
- <http://world.honda.com/ASIMO/history/>
- <http://world.honda.com/HDTV/ASIMO/>
- <http://robotics.usc.edu/~avatar/>

# Bibliografia Recomendada

## SITES

- <http://www.e-puck.org/>
- <http://www.swarm-bots.org>
- [http://brl.ee.washington.edu/Research\\_Past/Biologically\\_Based/Biologically\\_Based\\_Index.html](http://brl.ee.washington.edu/Research_Past/Biologically_Based/Biologically_Based_Index.html)
- [http://www.esa.int/home-ind/ESA-Article-fullArticle\\_par-17\\_1054042928063.html](http://www.esa.int/home-ind/ESA-Article-fullArticle_par-17_1054042928063.html)
- <http://www.neurotechnology.neu.edu/latmaneuvering.html>
- <http://eap.jpl.nasa.gov>
- <http://www.ias.uwe.ac.uk/energy-autonomy.htm>

# Bibliografia Recomendada

## SITES

- <http://web.mit.edu/spotlight/archives/troody.html>
- <http://omconsults.net/Bot/Mecanum.htm>
- <http://www.airtrax.com/vehicles/sidewinder.html>
- <http://www.msl.ricmu.edu/projects/ballbot>
- [http://www.ai.mit.edu/projects/leglab/robots/3D\\_hopper/3D\\_hopper.html](http://www.ai.mit.edu/projects/leglab/robots/3D_hopper/3D_hopper.html)

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM-EESC-USP

# Bibliografia Recomendada

## NOTAS DE AULA

- **Siegwart, R.** (ETHZ - Suíça):  
<http://www.mobilerobots.org>
- **Simões, A. S.** (UNESP - Brasil):  
<http://www.sorocaba.unesp.br/professor/assimoes/rm/index.html>
- **Zufferey, J-C.** (EPFL - Suíça):  
<http://moodle.epfl.ch/course/view.php?id=261>

Prof. Dr. Marcelo Becker - SEM-EESC - USP