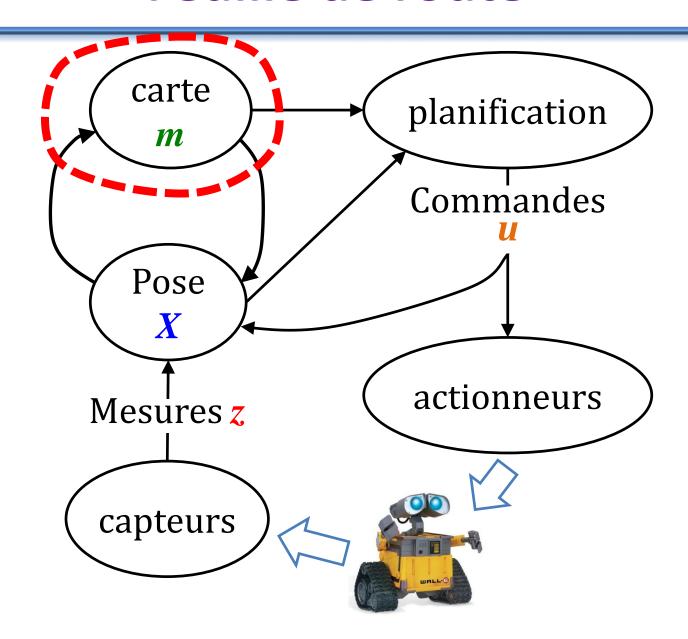


GLO-4001/7021 INTRODUCTION À LA ROBOTIQUE MOBILE

Cartes

Feuille de route





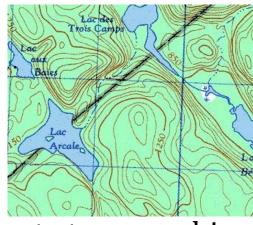
Représentation du monde : carte

- Notre robot accumule de l'information sur le monde : **connaissance**
- Une carte permettra de raisonner sur le monde
- Plusieurs types possibles de représentation de cette **connaissance**
- Problème fondamental en intelligence artificielle
 - représentation des connaissances
- Compromis entre taille stockage, facilité d'usage, objectifs à accomplir



Représentation universelle

- Pas de représentation universelle possible
- Argument pour les architectures réactives (R. Brooks) :
 - « le monde est son meilleur modèle »
 - aucune carte utilisée
 - exemple : algorithmes bug (à venir)
- Type de la carte dépendra de la tâche/capteurs



carte topographique



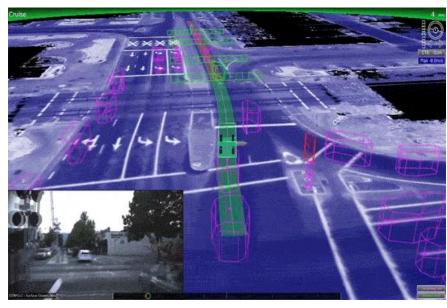
carte routière



Cartes pour Google car (Waymo)

Utilise plusieurs cartes:

- 1 carte de la réflectance laser des surface (texture model) pour localisation par filtre à particule via corrélation d'image infrarouge (précision 11 cm)
- 1 carte d'élévation (altitude) pour la forme du monde (sert à identifier les obstacles dynamiques qui « ressortent » du terrain
- 1 carte d'information tactique/sémantique (intersection, feux de circulation, voies sur l'autoroute, passage piéton, etc..)





Rôle des cartes pour v. autonome

Carte pour localisation

- nuages de points 3D
- feature map

Grille d'occupation

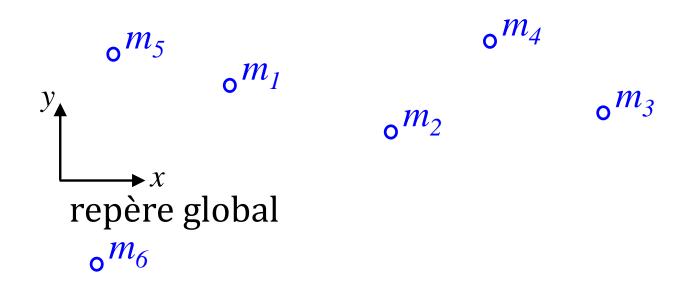
- objets statiques
- planification des déplacements



Catégories de cartes

Métrique

- décrire un environnement avec un système de coordonnées absolu
- notion de distance calculable entre tous les points





Catégories de cartes

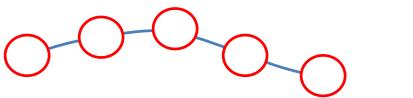
Métrique

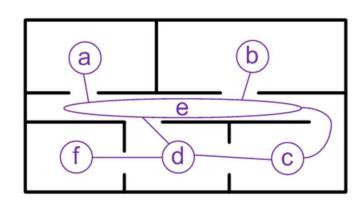
- décrire un environnement avec un système de coordonnées absolu
- notion de distance calculable entre tous les points

Topologique

- graphe (nœud=endroit, arêtes=connexion)
- évacue beaucoup d'information (distance)
- représentation des relations locales entre les endroits

ou







Catégories de cartes

Métrique

- décrire un environnement avec un système de coordonnées absolu
- notion de distance calculable entre tous les points

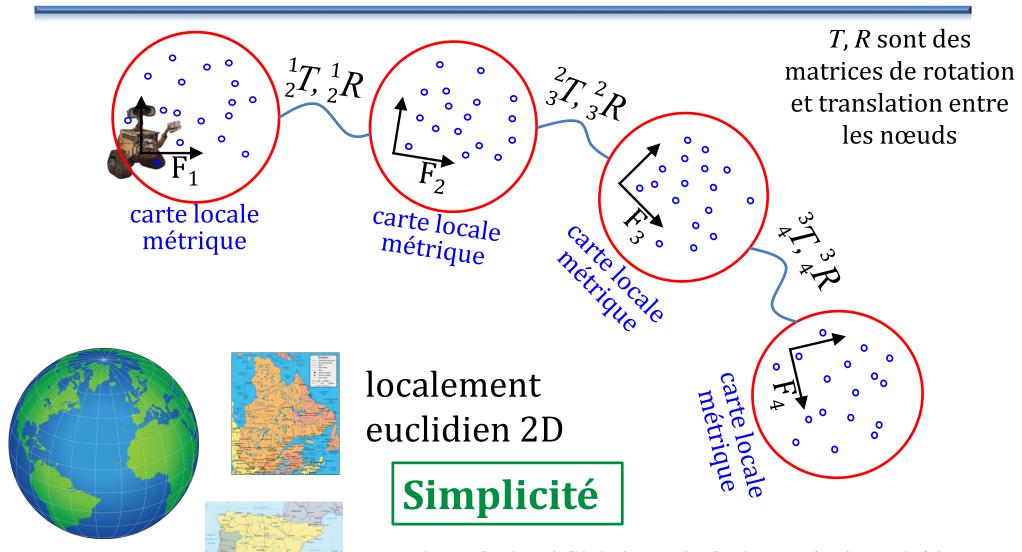
Topologique

- graphe (nœud=endroit, arêtes=connexion)
- évacue beaucoup d'information (distance)
- représentation des relations locales entre les endroits

Topométrique

- graphe avec carte métrique à chaque nœud
- arêtes peuvent contenir une notion de distance +

Exemple carte topométrique



(manifold dans 3D)

Local Metrical and Global Topological Maps in the Hybrid Spatial Semantic Hierarchy, B. Kuipers, et al., *ICRA* 2004. 13

Caractéristiques des cartes (2)

Continue

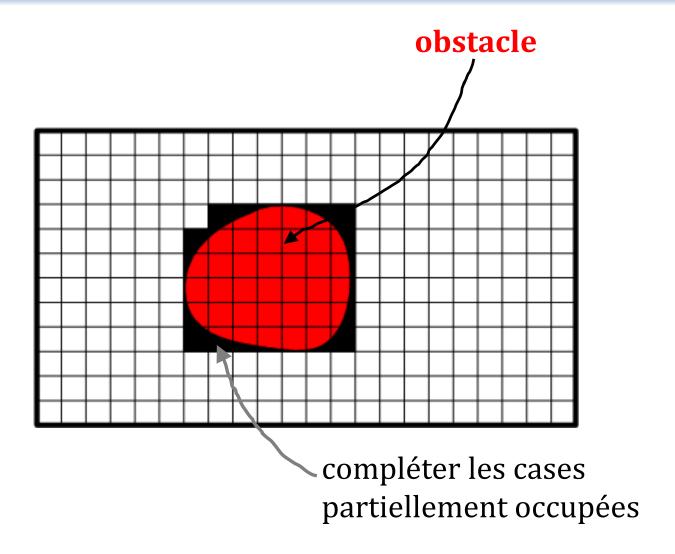
- positions sont des réels
 - une lampe à (-1.45534, +5.899485)
 - impact laser sur mur à (+2.323, +1.234)

Discrète

- discrétiser le monde en case de taille fixe
- valeur binaire : 0= libre 1= obstacle
- valeur continue
 - [0, 1] (probabilité obstacle)
 - $[0, \infty]$ (cote obstacle)
 - $[-\infty,\infty]$ log(cote)
- e.g. grilles d'occupation (occupancy grids)



Cartes: grillage uniforme





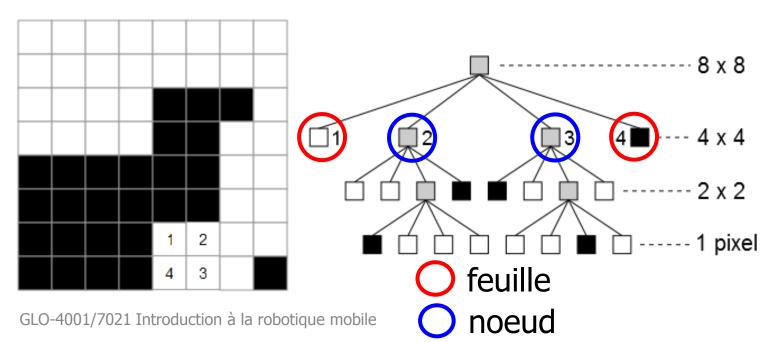
Cartes: grille uniforme

- Décide de l'intervalle échantillonnage, p.e. 1 *cm*
- 2D : pièce de 10 *m* x 10 *m*
 - $-1000 \times 1000 = 1000000$ « pixels »
- 3D : pièce de 10 *m* x 10 *m* x 3 *m*
 - $-1000 \times 1000 \times 300 = 300\,000\,000 \text{ woxels}$
 - (-) Espace de stockage
 - (-) Erreur de discrétisation
 - (+) Temps d'accès rapide



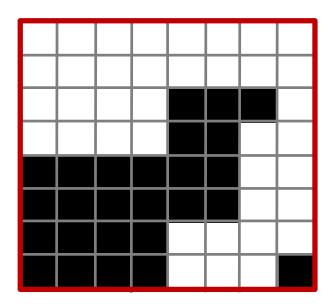
Cartes: échantillonnage Quadtree

- Structure de données en arbre
- Compression de l'information
- Par contre, structure de l'arbre change beaucoup pour petits changements d'image





feuille ovide
nœud en partie plein
feuille plein







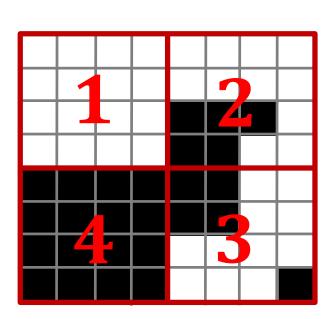
feuille nœud feuille

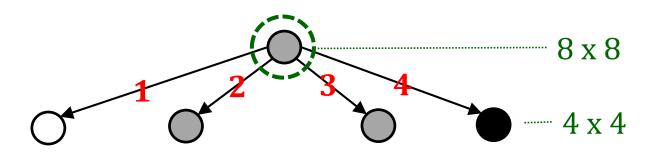




en partie plein

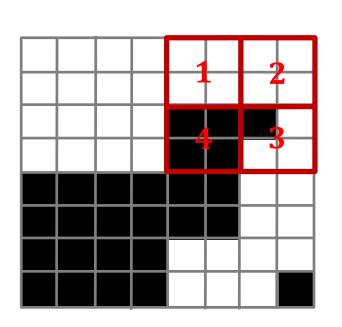
plein

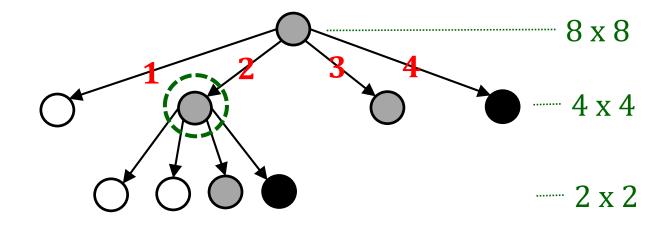






feuille ovide
nœud en partie plein
feuille plein





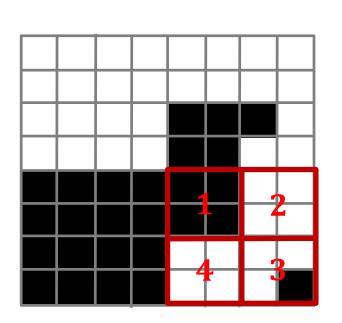


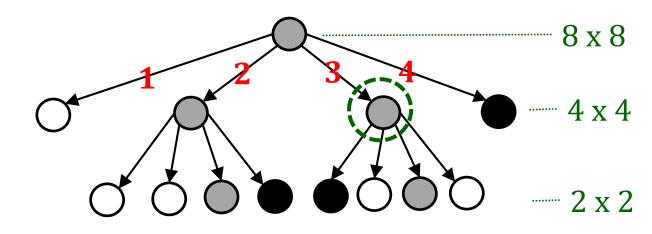
feuille nœud feuille





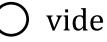
plein







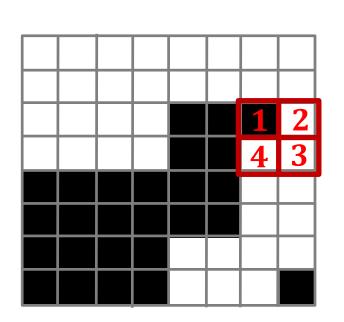
feuille of feuille of

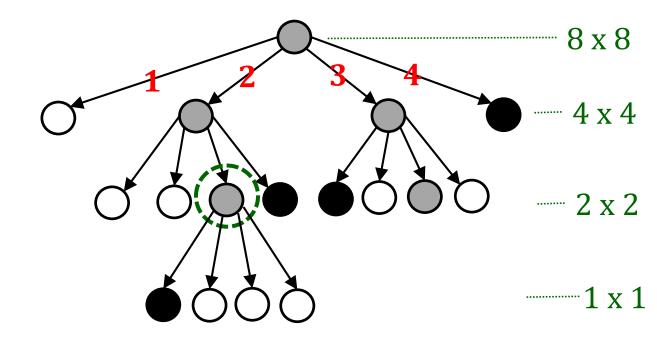




en partie plein

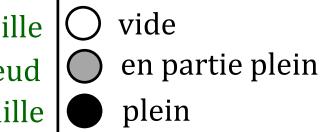
plein

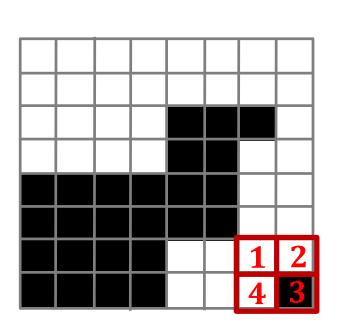


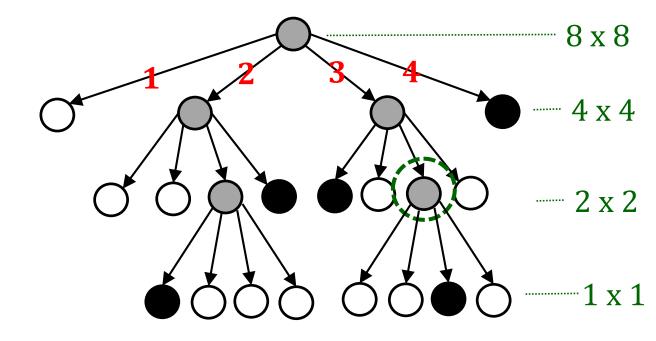




feuille nœud feuille



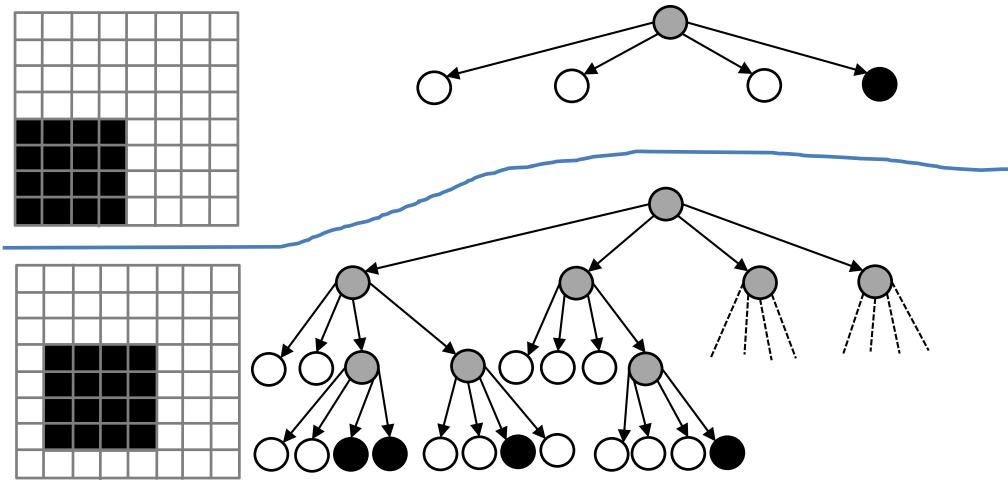






Quadtree : instabilité

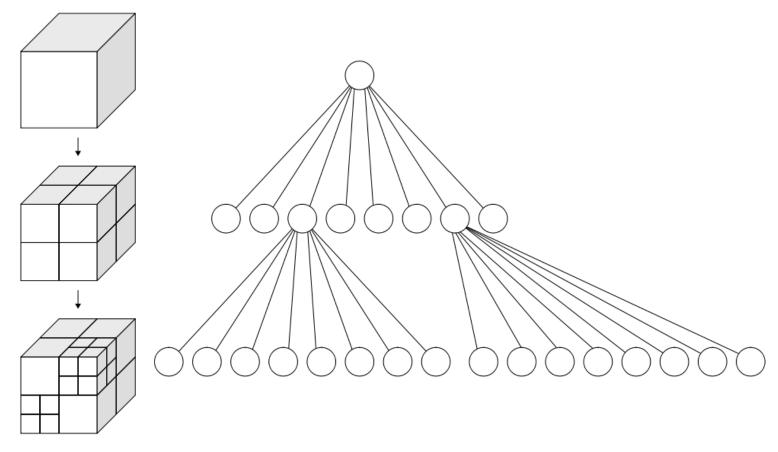
• Petit changement à l'entrée ≠ petit changement à la sortie





Octree

• Pour les représentations en 3D





(Truncated) Signed Distance Function

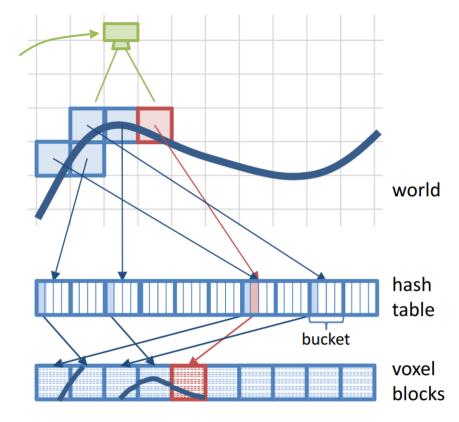
- Information implicite
- Chaque voxel encode la distance vers une surface
- Truncated : on ne stocke pas les valeurs enbas/au-delà de seuils
 - nombres en noir

-0.9	-0.3	oq	0.2	1	1	1	1	1
-1	-0.9	-0.2	q .0	0.2	1	1	1	1
			0.)				1	1
-1	-0.8	-0.3	0.0	0.2	0.8	1	1	1
			-0.1				1	1
-1	-0.7	-0.3	0,8	0.3	0.6	1	1	1
-1	-0.7	-0.4	00	0.2	0.7	0.8	1	1
-0.9	-0.7	-0.2	G O	0.2	0.8	0.9	1	1
-0.1	0.0	0.0	0.1	0.3	1	1	1	1
0.5	0.3	0.2	0.4	0.8	1	1	1	1



Voxel hashing

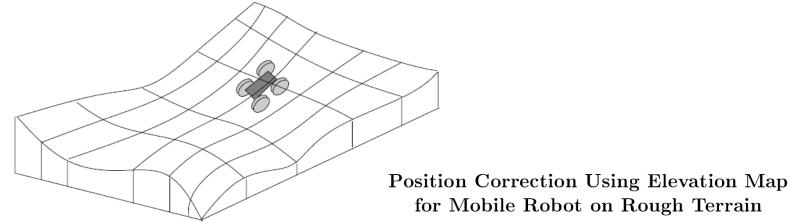
- Pour contourner le problème de gestion des grands volumes
 - Méthodes octree peu efficace avec les GPU
- Supporte allocation dynamique et gestion de collisions, sans apriori de surface
- Compatible avec GPU





Pour les endroits extérieurs ?

- Environnements intérieurs sont fait de plans droits et planchers droits,
- Environnements extérieurs sont plus variés
 - sol accidenté, arbres, couverture végétale, etc.
- Solution: carte 2 ½D / elevation map

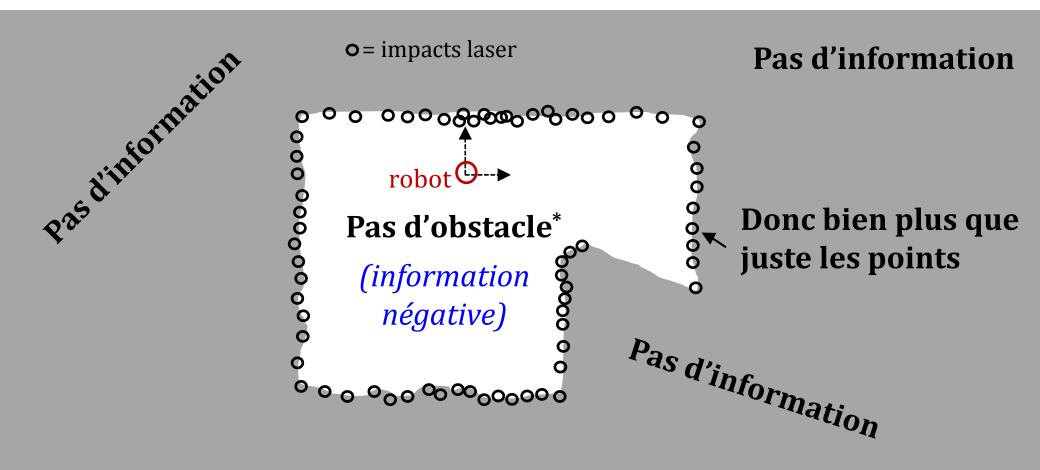




Construction d'une carte de type grille d'occupation (occupancy grid)

Grille d'occupation : intuition

Quelles informations vous avez, avec ces mesures laser?



^{*}En supposant que les obstacles soient plus larges que l'espace entre les faisceaux

Gérer l'information : grille d'occupation

- Carte du monde divisée en carrés de tailles égales (10x10 cm)
- Chaque case de la grille encode la probabilité qu'un obstacle y soit présent :
 - -p(c)=0 \square si libre (certain)
 - -p(c)=0.5 si on ne connait rien
 - -p(c)=1.0 si obstacle (certain)
- On connaît parfaitement la pose x_t du robot¹
- Au début, toutes les cases sont à p(c) = 0.5 (environnement inconnu)
- Mesure z_t du capteur indique présence/absence d'obstacle, en probabilité, via l'inverse de la fonction du capteur



Création de la carte d'occupation m

• L'on cherche carte m composée de cases c_i contenant un obstacle $\sqrt{\text{(notez l'absence des commandes } u_{1:t)}}$

$$p(m | x_{1:t}, z_{1:t}) | où m = \{c_1, ..., c_N\}$$

• En considérant les cases comme indépendantes¹, on peut simplifier le problème en factorisant selon c_i : $p(c_1,c_2|A)=p(c_1|A)p(c_2|A)$

$$p(m \mid x_{1:t}, z_{1:t}) = \prod_{i=1}^{N} p(c_i \mid x_{1:t}, z_{1:t})$$



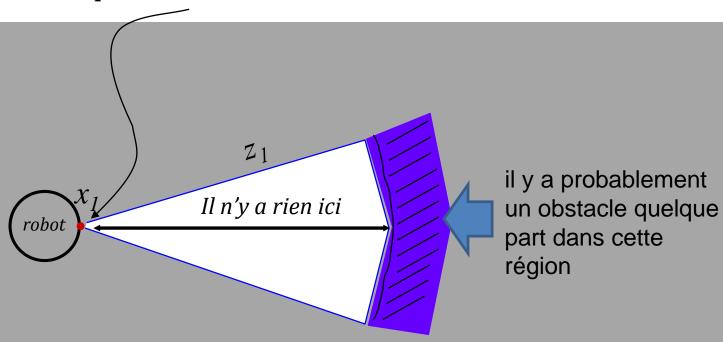
Création de la carte d'occupation m

- Comme les cases c_i sont indépendantes, incorporer une nouvelle donnée $\{x_t, z_t\}$ consistera à mettre à jour de façon individuelle les cases c_i affectées
- Simplifie/accélère grandement le problème...
- ... mais au prix d'une certaine perte d'exactitude (corrélation spatiale non-respectée)
- Quelles sont les cases c_i affectées?
 - dépend (du modèle inverse) du capteur



Grille d'occupation avec sonar

Si un sonar indique obstacle à 4 mètres?

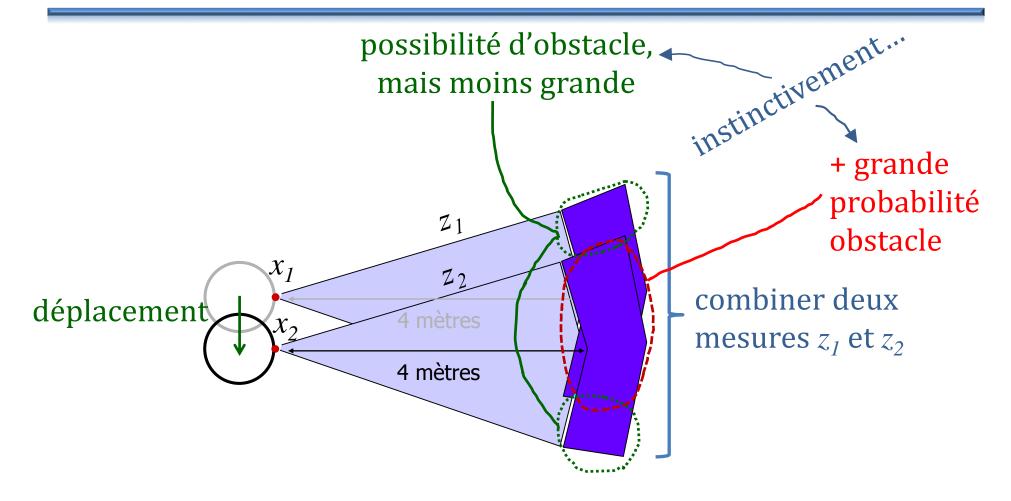


Rappel : sonar émet en forme de cône

Carte locale

vide
pas d'information
obstacle

Grille d'occupation : accumulation d'évidences



Comment combiner ces informations de manière fondée et efficace?



Combinaison d'évidences sonar

• Combiner les cotes:
$$cote(p) = \frac{p}{(1-p)} = \frac{p}{\overline{p}}$$
 p ne s'est pas produit

• Si p=75% chance de gagner, la cote sera :

$$\frac{0.75}{(1-0.75)} = \frac{0.75}{0.25} = 3$$

- Chacune des cases c_i contiendra la cote (ou log(cote) qui encode la probabilité de présence d'un obstacle.
- Pourquoi les cotes? pour faciliter les calculs¹...



Algorithme grille d'occupation

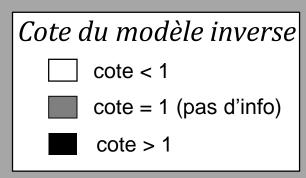
```
occupancy_grid_mapping(\{C_{i,t-1}\}, X_t, Z_t)
    for all cells m; in map do
         if m_i is in perceptual field of Z_f then
           c_{i,t} = c_{i,t-1} \times \text{cote\_sensor}(m_i, x_t, z_t)
         else
                                        Inverse du modèle du capteur
           c_{i,t} = c_{i,t-1}
         endif
    endfor
    return \{c_{i,t}\}
Carte de départ est le prior c_{i,0} = \frac{p(libre)}{p(occup\acute{e})}
                                                           (souvent 1)
```



Modèle inverse du capteur

Si un sonar indique obstacle à 4 mètres? il y a probablement Il n'y a rien ici un obstacle quelque robot part dans cette région

Rappel : sonar émet en forme de cône

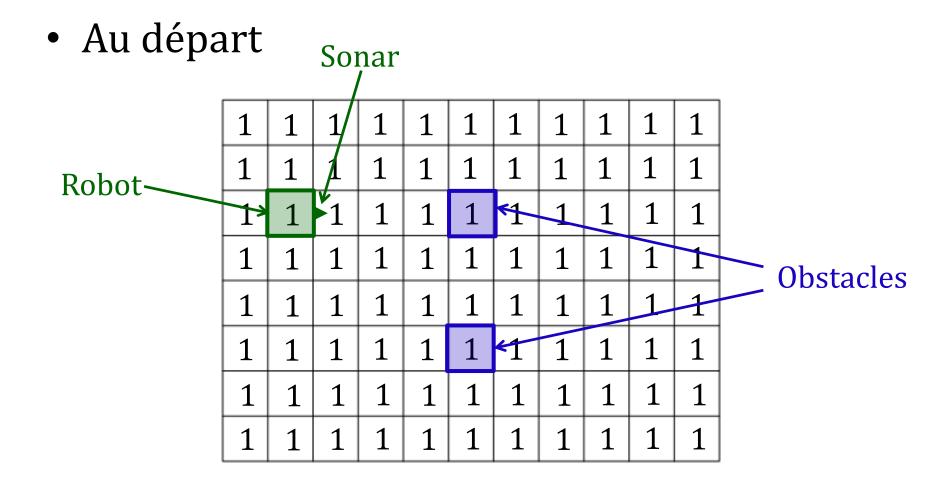


Exemple

Fonction du capteur sonar pour z = 4 m

À l'intérieur du cône de sonar





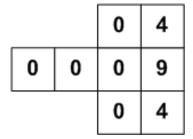


• Première mesure $Z_1 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	-1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

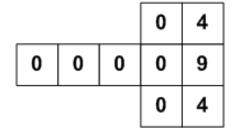
			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

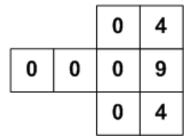


• Première mesure $Z_1 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	-0	0	0	9	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)



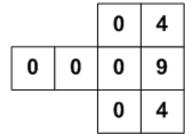


Déplacement

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	l .	1		
1	0	0	0	0	9			1	1	1
1	1	-1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1		1
1	1	1	1	1	1	1	1	1		
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4



• Mesure $Z_2 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	9	1	1	1	1	1
1	1	-1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1		1	1	1	1	1			1
1	1		1		1			1 1		1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

		0	4
0	0	0	9
		0	4

• Mesure $Z_2 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	-0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1					1		

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

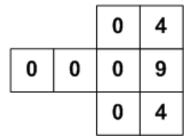
		0	4
0	0	0	9
		0	4

Déplacement

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	1	-1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4



• Mesure $Z_3 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	1	-1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1					1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

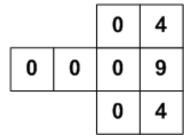
		0	4
0	0	0	9
		0	4

• Mesure $Z_3 = 4 m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	144	1	1	1	1	1
1	0	-0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

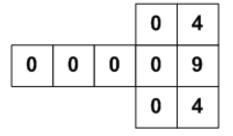
			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

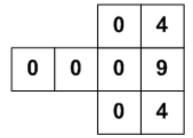


• Long déplacement...

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	144	1	1	1	1	1
1	0	0	0	Q	36	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)



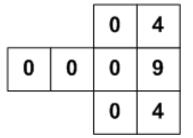


• Mesure $Z_4=3m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	36	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	144	1	1	1	1	1
1	0	0	0	Q	36	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4

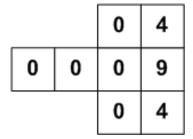


• Mesure $Z_4=3m$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	144	1	1	1	1	1
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1
1	0	0	0	Q	36	1	1	1	1	1
1	1	1	1	0	4	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

cote_sensor(z=4)

			0	4
0	0	0	0	9
			0	4



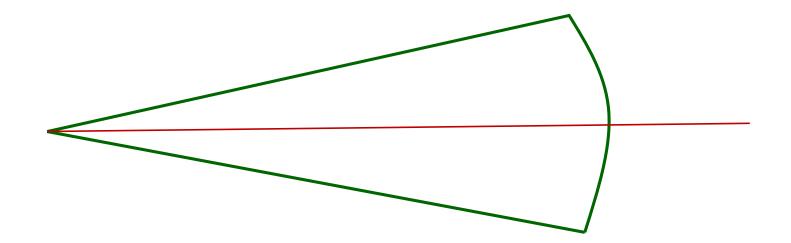
Notes sur l'exemple précédent

- Mauvaise idée d'avoir des cotes de 0 pour le capteur. Préférable d'avoir des valeurs faibles mais non nulles pour tenir compte des erreurs possibles
- Importance de la trajectoire dans la construction
- Peut utiliser le log des cotes :
 - passe de multiplications à des additions
 - va aller de -∞ à +∞ (0 = aucune connaissance)
 - meilleure stabilité numérique



Avec laser 2D?

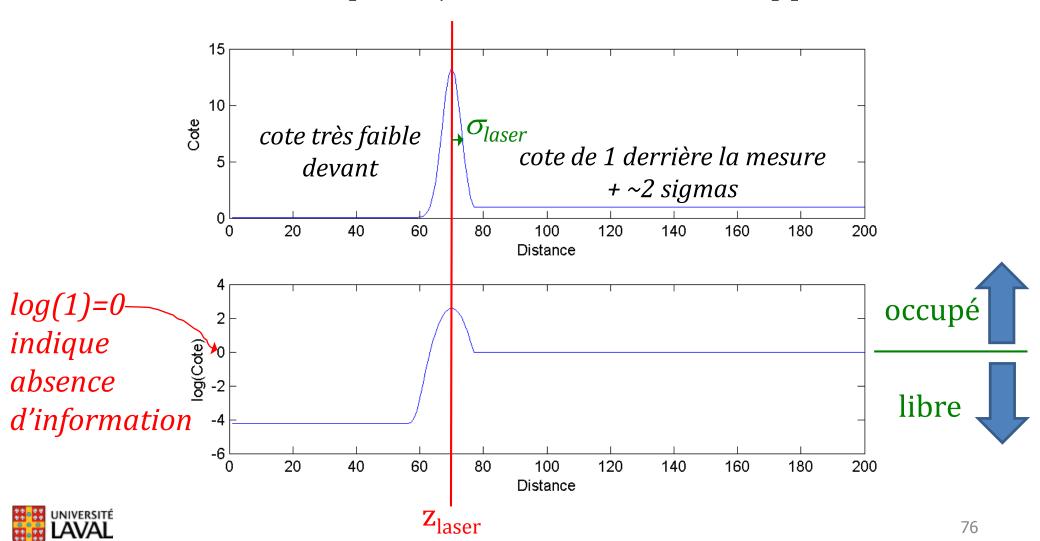
• Un peu plus compliqué, car le « cône » du laser est beaucoup plus étroit...



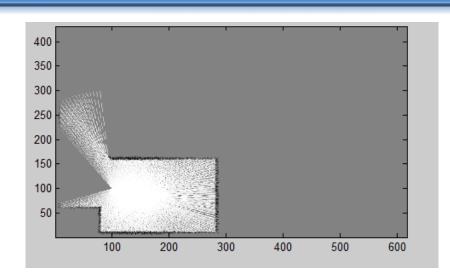
• Il ne mettra pas à jour beaucoup de cases...

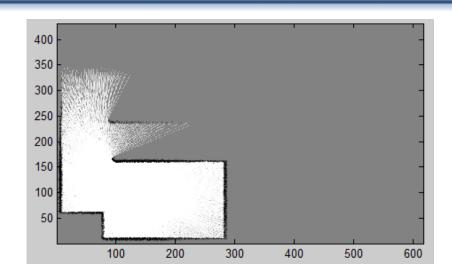
Exemple matlab GridMap.zip

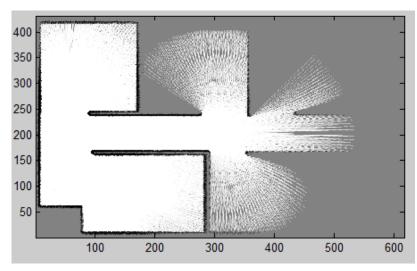
Pour les cotes du capteur, j'ai utilisé un modèle approximatif

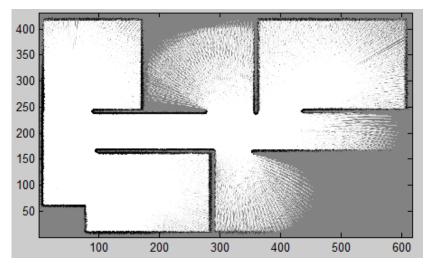


Exemple matlab GridMap.zip











Pourquoi faire grille occupation?

- Pour planifier!
 - explorer les endroits inconnus
 - savoir où sont les endroits libres sur la carte
- Pour la localisation!
 - possible, si la carte a été construite de manière fiable
 - avec des scan laser :
 http://wiki.ros.org/gmapping

G. Grisetti, C. Stachniss, and W. Burgard: Improved Techniques for Grid Mapping with Rao-Blackwellized Particle Filters, *IEEE Transactions on Robotics*, Volume 23, pp. 34-46, 2007.

