Robótica Móvil un enfoque probabilístico

Exploración Multi-Robot

Ignacio Mas

Exploración

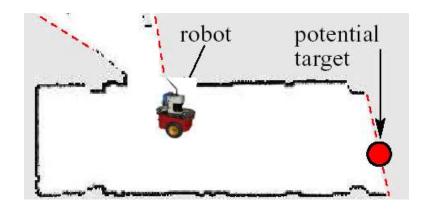
- Los métodos vistos hasta ahora fueron puramente pasivos
- Dado un entorno desconocido, ¿cómo podemos controlar múltiples robots para aprender eficientemente un mapa?
- Enfocándose en el control, se puede hacer más efectivo el proceso de mapeo

Formulación de teoría de decisión para exploración

$$\pi(Bel) = \\ \arg\max_{u} \left[E_z[I_{Bel}(z,u)] - \alpha \int_x r(x,u) \; Bel(x) \; dx \right] \\ \operatorname{recompensa}_{\text{(ganancia de (longitud del camino) información esperada)}} \\ \cos(\theta) = \\ \cos(\theta$$

Exploración con un solo robot

- Las fronteras entre espacio libre y desconocido son potenciales objetivos
- Ir hacia las fronteras incrementará la ganancia de información



 Seleccionar el objetivo que minimiza una función de costo (ejemplo: tiempo, distancia,...)

Múltiples Robots

Múltiples robots: ¿cómo controlarlos para optimizar el desempeño del grupo en su totalidad?

- Exploración
- Planeamiento de trayectorias
- Planeamiento de acciones...

Exploración: el problema

Dados:

- Un entorno desconocido
- Un grupo de robots

Tarea:

 Coordinar los robots eficientemente para aprender un mapa completo del entorno

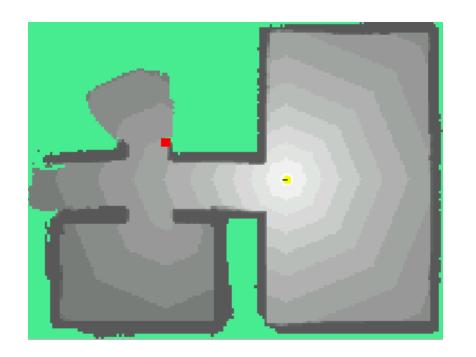
Complejidad:

Exponencial en el número de robots

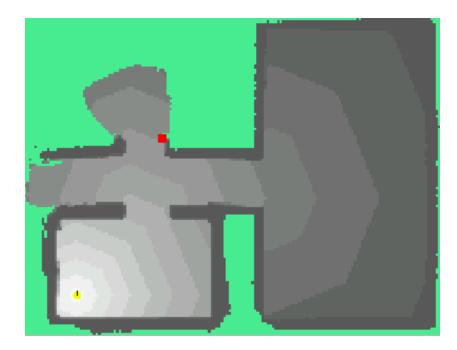


Ejemplo

Robot 1:



Robot 2:



Niveles de Coordinación

- Sin intercambio de información
- Coordinación implícita (no coordinada): compartir un mapa conjunto [Yamauchi et.al, 98]
 - Comunicación de los mapas individuales y las poses
 - Sistema central de mapeo
- Coordinación explicita: mejorar la asignación de robots a ciertas ubicaciones
 - Comunicación de los mapas individuales y las poses
 - Sistema central de mapeo
 - Planeamiento central para asignación de posiciones

Coordinación explícita para exploración multi-robot

- Los robots comparten un mapa común
- Las fronteras entre espacio libre y desconocido son potenciales objetivos de posición
- Encontrar una buena asignación de robots a posiciones en las fronteras para minimizar el tiempo de exploración y maximizar la ganancia de información

Ideas principales

- 1. Elegir objetivos en la frontera del área no explorada balanceando ganancia esperada de información y costo de viaje.
- Reducir la utilidad de los objetivos cuando se espera que sean cubiertos por otro robot.
- 3. Usar mapeo on-line y localización para calcular el mapa conjunto.

Algoritmo de coordinación (informal)

- 1. Determinar las celdas en la **frontera**.
- 2. Calcular para cada robot el **costo de llegar** a cada celda de la frontera.
- 3. Elegir el **robot con el menor costo** y asignarle ese objetivo.
- 4. Reducir la **utilidad** de las celdas que son visibles desde ese objetivo.
- 5. Si quedan robots sin asignación, volver al paso 3.

Algoritmo de coordinación

- Determine the set of frontier cells
- 2. Compute for each robot i the cost $V_{x,y}^i$ for reaching each frontier cell
- 3. Set the utility $U_{x,y}$ of all frontier cells to 1
- 4. While there is one robot left without a target point
 - (a) Determine a robot i and a frontier cell $\langle x,y \rangle$ which satisfy

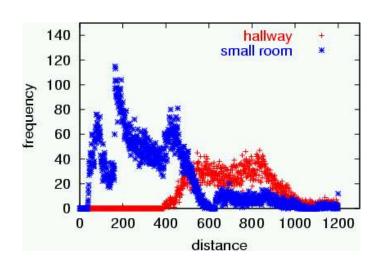
$$(i, \langle x, y \rangle) = \underset{(i', \langle x', y' \rangle)}{\operatorname{argmax}} U_{x', y'} - V_{x', y'}^{i'}$$

(b) Reduce the utility of each target point $\langle x', y' \rangle$ in the visibility area according to

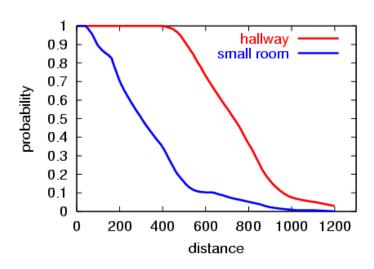
$$U_{x',y'} \leftarrow U_{x',y'} \cdot (1 - P(||\langle x,y \rangle - \langle x',y' \rangle ||))$$

Estimación del área visible

Distancias medidas durante la exploración:

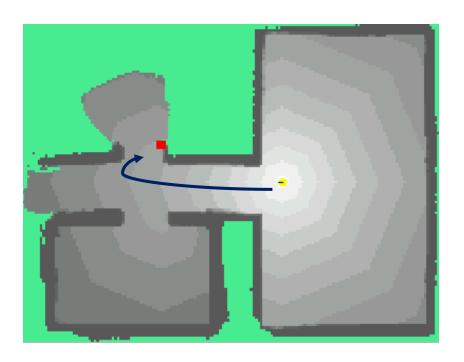


Probabilidad resultante de medir al menos una distancia d:

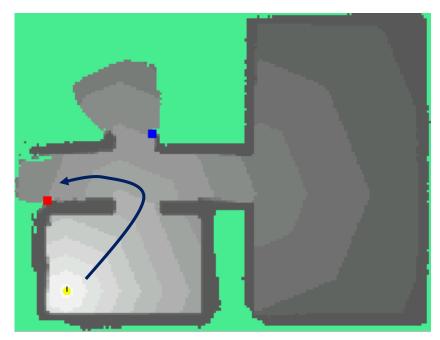


Ejemplo de aplicación

primer robot:



segundo robot:

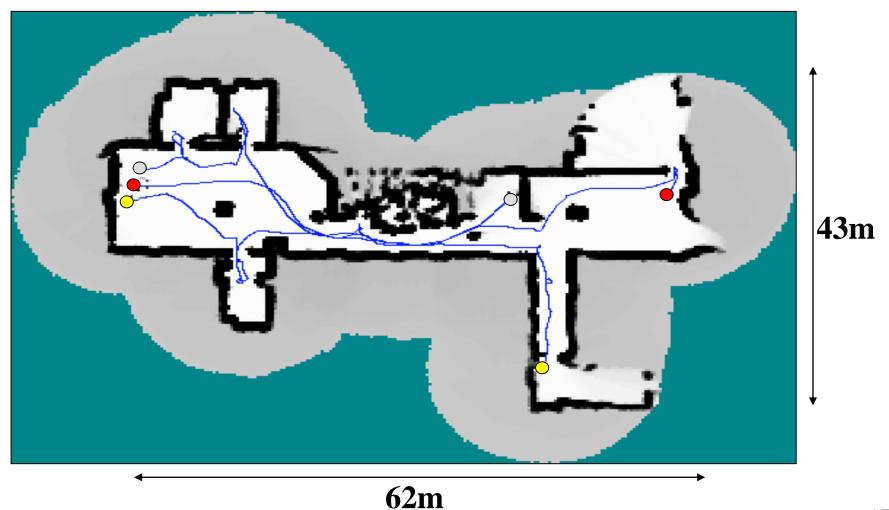


Exploración Multi-Robot y mapeo de entornos grandes

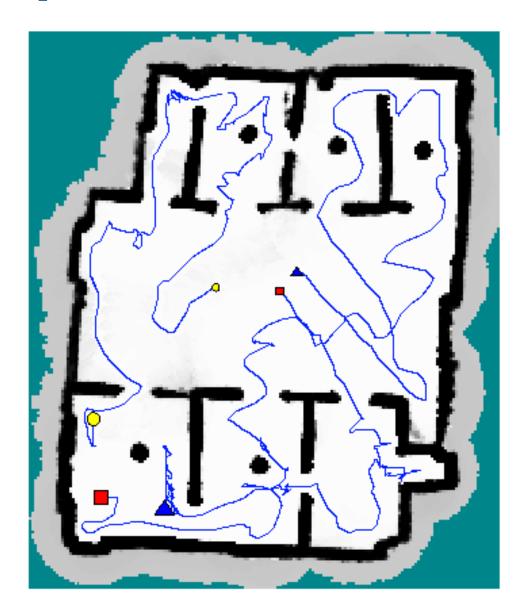
Multi-Robot Mapping and Exploration

October 1999

Mapa resultante

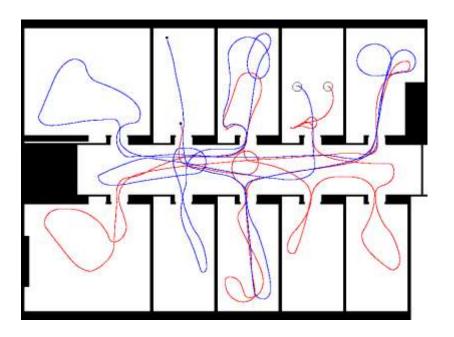


Otra aplicación

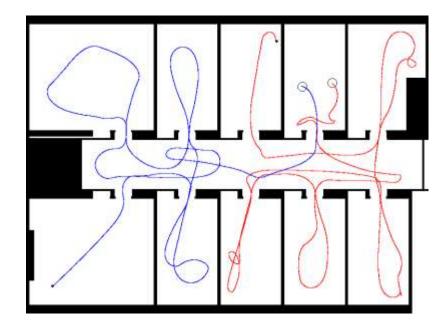


Trayectorias típicas en un entorno de oficinas

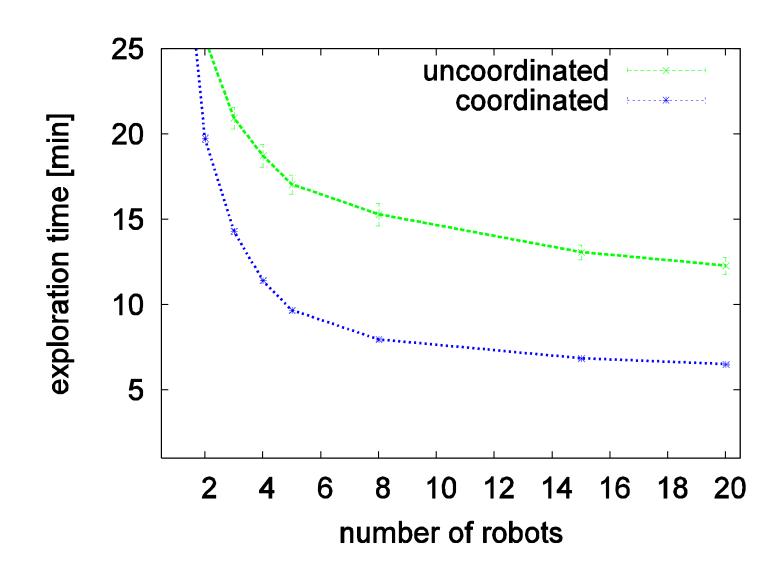
Coordinación implícita:



Coordinación explícita:

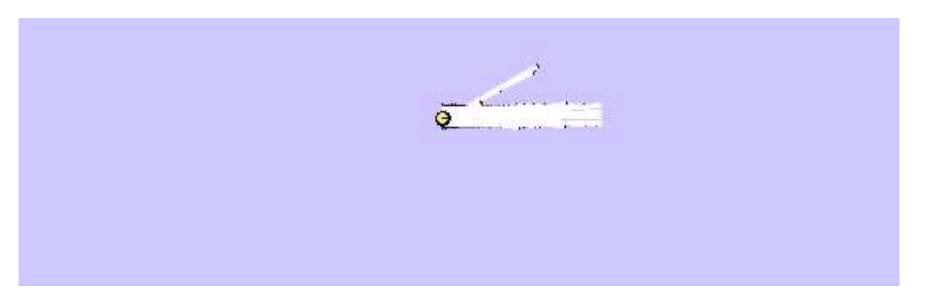


Tiempo de exploración



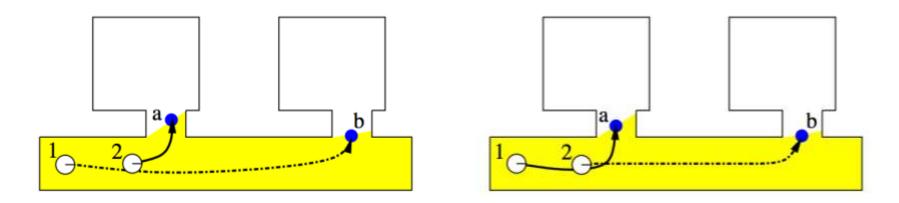
Simulaciones de experimentos

Coordinación explícita:



Optimización de asignaciones

 Lo que vimos hace una asignación voraz de robots a posiciones objetivo



¿Qué pasa si optimizamos las asignaciones?

Algoritmo de optimización de asignaciones

Algorithm 2 Goal selection determining the best assignment over all permutations.

- 1: Determine the set of frontier cells.
- 2: Compute for each robot i the cost V_t^i for reaching each frontier cell.
- 3: Determine target locations t_1, \ldots, t_n for the robots $i = 1, \ldots, n$ that maximizes the following evaluation function: $\sum_{i=1}^{n} U(t_i \mid t_1, \ldots, t_{i-1}, t_{i+1}, \ldots, t_n) \beta \cdot (V_{t_i}^i)^2.$

Mira todas las permutaciones y elije la mejor.

Optimización aleatoria

- 1. Empezar con una asignación inicial
- Seleccionar un par de asignaciones robot/objetivo
- 3. Si la evaluación mejora, intercambiamos las asignaciones

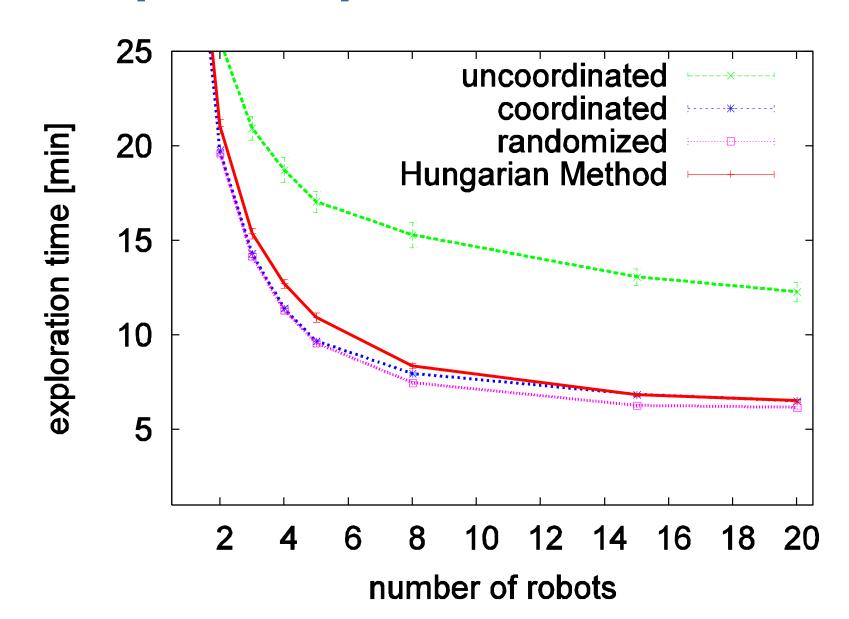
Variantes:

- Aceptar evaluaciones momentáneamente más bajas pero que pueden mejorar luego
- Hacer reinicios del sistema aleatoriamente

Otras técnicas de coordinación

- Método húngaro:
 - Asignación óptima de trabajos a máquinas dada una matriz de costos fija.
 - Los resultados son similares a los vistos.
- Métodos guiados por economías de mercado:
 - Los robots hacen transacciones con objetivos.
 - La carga computacional es compartida entre robots

Tiempo de exploración



Resumen de exploración

- Una coordinación eficiente reduce los tiempos de exploración
- En general, complejidad exponencial en el número de robots
- La distribución de robots en el entorno es la clave de la eficiencia
- Los métodos balancean el costo de una acción con la utilidad esperada por llegar al objetivo (punto de frontera)

Otros problemas

- Ubicaciones iniciales desconocidas
- Exploración en condiciones de incerteza de posición
- Limitaciones en la capacidad de comunicación
- Intercambio eficiente de información

. . . .