

# Una Versión de ACO para Problemas con Grafos de muy Gran Extensión



LENGUAJES Y  
CIENCIAS DE LA  
COMPUTACIÓN  
UNIVERSIDAD DE MÁLAGA



*Grupo de Ingeniería del Software de la Universidad de Málaga*

**Enrique Alba y Francisco Chicano**

Introducción

ACOhg

Problema  
Abordado

Experimentos

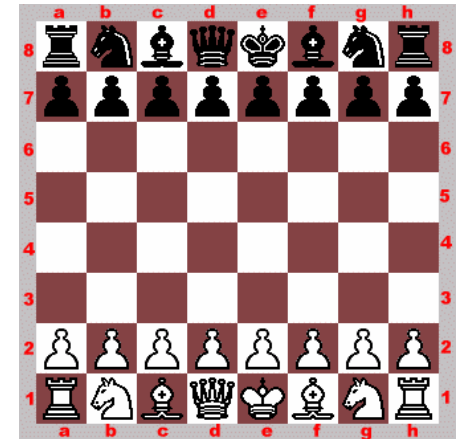
Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# Introducción

- Los ACOs resuelven problemas planteados como **búsqueda de caminos mínimos en grafos**
- Existen problemas en los que el grafo subyacente es **desconocido y/o muy extenso**



$$\frac{\alpha \vee \beta, \neg \beta \vee \gamma}{\alpha \vee \gamma}$$



- Los modelos actuales de ACO **no se pueden aplicar a dichos problemas**
  - En un grafo muy grande, la construcción de una solución completa puede requerir **mucha memoria y tiempo**
  - En algunos modelos **el número de nodos del grafo se usa para inicializar la matriz de feromonas**

# Introducción

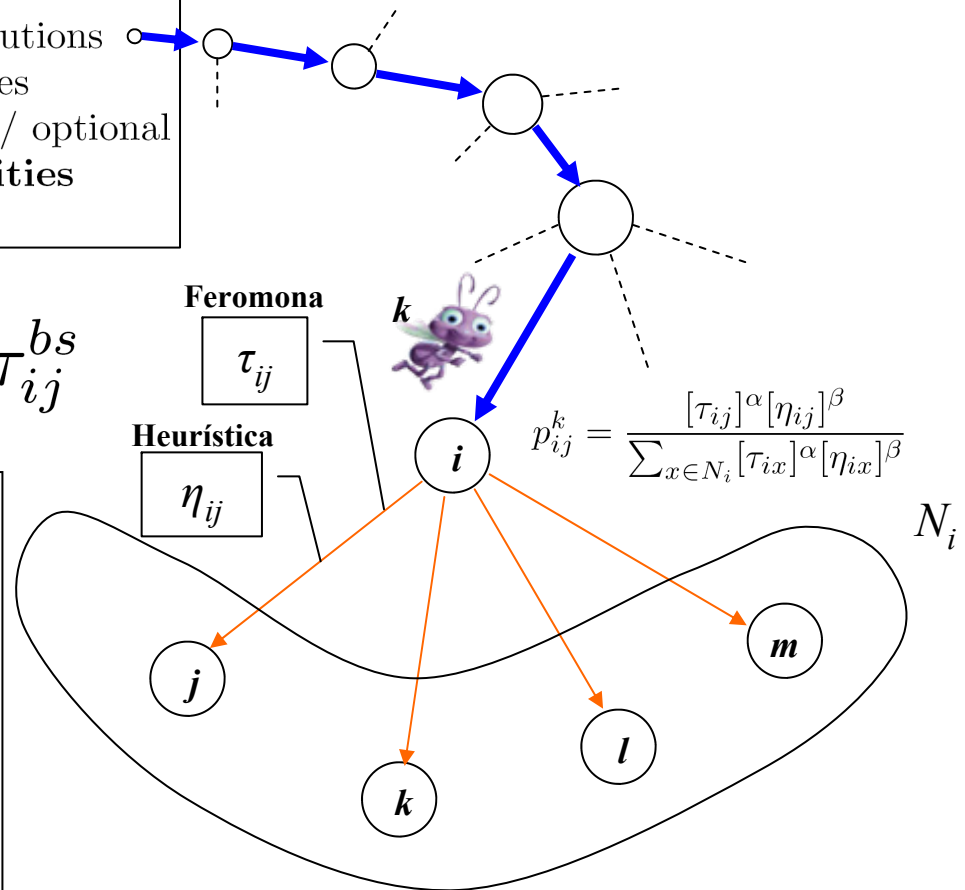
- Necesitamos un nuevo modelo para abordar estas dificultades:  
**ACOhg (ACO for Huge Graphs)**

```

procedure ACOMetaheuristic
  ScheduleActivities
    ConstructAntsSolutions
    UpdatePheromones
    DaemonActions // optional
  end ScheduleActivities
end procedure
  
```

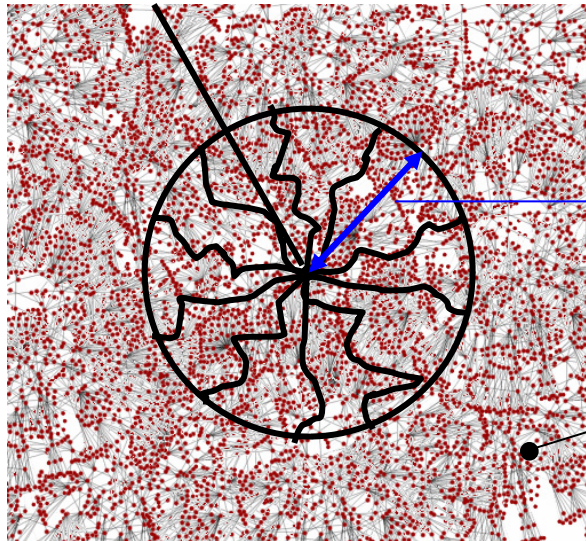
$$\tau_{ij} \leftarrow \rho\tau_{ij} + \Delta\tau_{ij}^{bs}$$

**ACOhg extiende los modelos actuales con nuevas ideas pero mantiene la forma de construir las soluciones y de actualizar la feromona**



# ACO<sub>hg</sub>: Longitud de los Caminos

- La longitud de los caminos de las hormigas se limita a  $\lambda_{ant}$



¿Qué pasa si...?

Nodo objetivo

Introducción

ACO<sub>hg</sub>

Problema  
Abordado

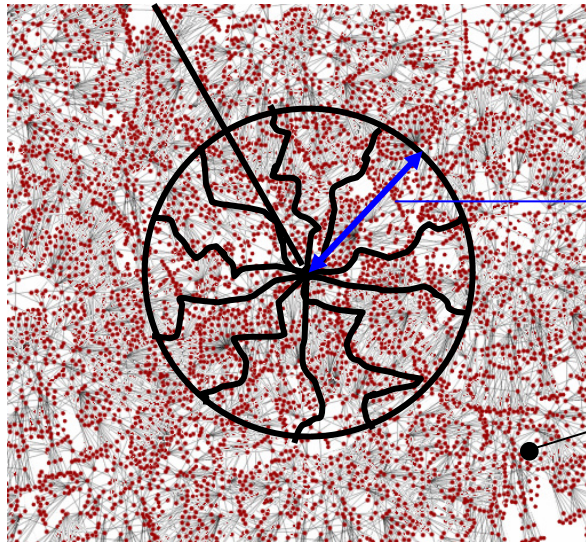
Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# ACO<sub>hg</sub>: Longitud de los Caminos

- La longitud de los caminos de las hormigas se limita a  $\lambda_{ant}$

Nodo inicial



$\lambda_{ant}$

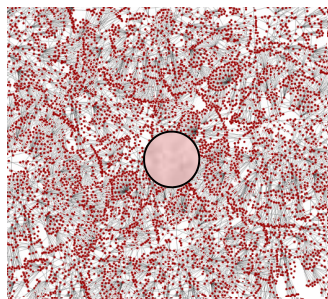
¿Qué pasa si...?

Nodo objetivo

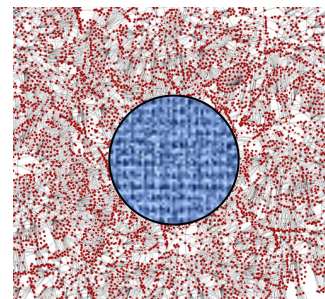
Dos alternativas



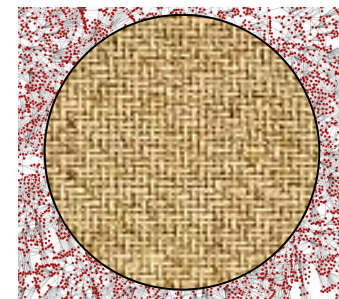
Técnica de Expansión:  $\lambda_{ant}$  cambia



Tras  $\sigma_i$  pasos



$$\lambda_{ant} = \lambda_{ant} + \delta_1$$



Introducción

ACO<sub>hg</sub>

Problema  
Abordado

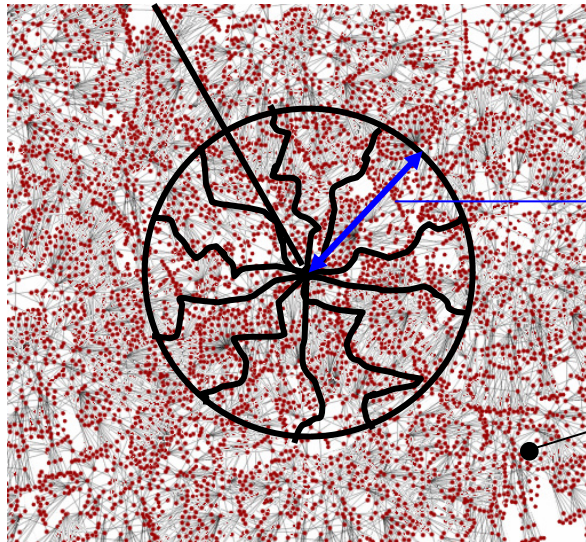
Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# ACOhg: Longitud de los Caminos

- La longitud de los caminos de las hormigas se limita a  $\lambda_{ant}$

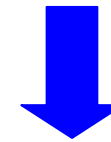
Nodo inicial



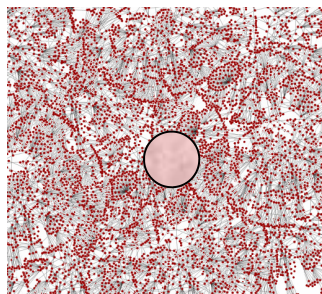
¿Qué pasa si...?

Nodo objetivo

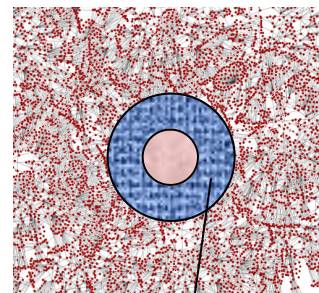
Dos alternativas



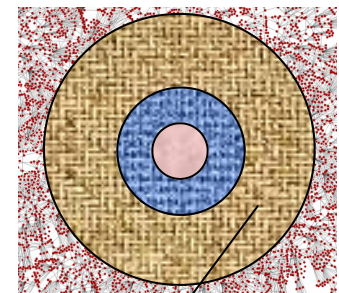
**Técnica del Misionero: cambio de los nodos iniciales de los caminos**



Tras  $\sigma_s$  pasos



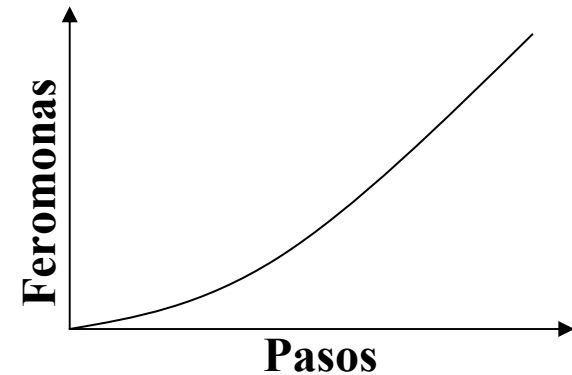
Segunda etapa



Tercera etapa

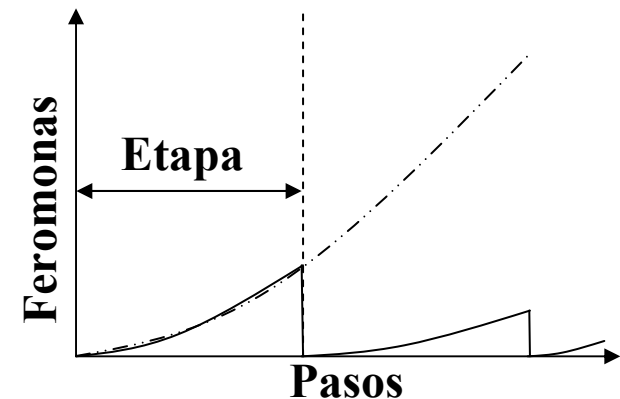
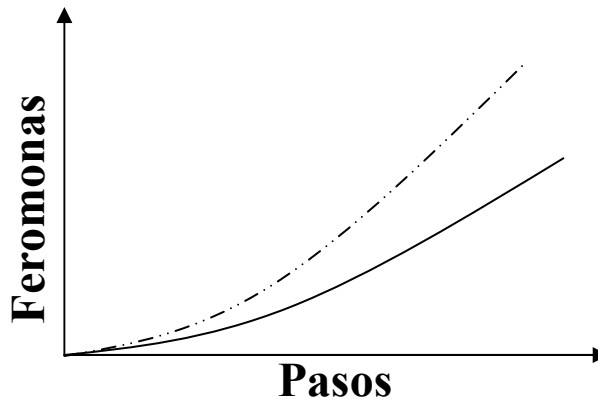
# ACOhg: Feromonas

- El **número de rastros de feromona** aumenta durante la búsqueda
- Esto conduce a problemas de memoria
- Se deben **eliminar** algunos valores de feromona de la memoria



Eliminar valores de feromona  $\tau_{ij}$   
por debajo de un umbral  $\tau_\theta$

En la técnica del misionero,  
eliminar **todos los valores de feromona** tras cada etapa



Introducción

ACOhg

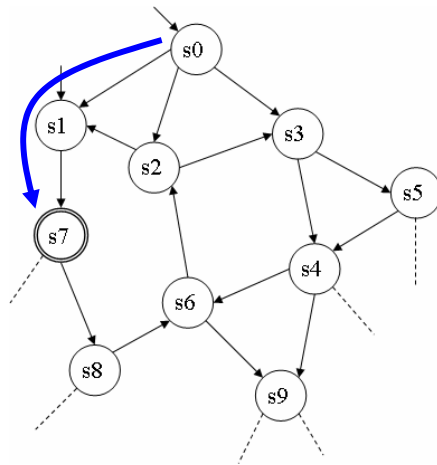
Problema  
Abordado

Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# ACO<sub>hg</sub>: Función de Fitness

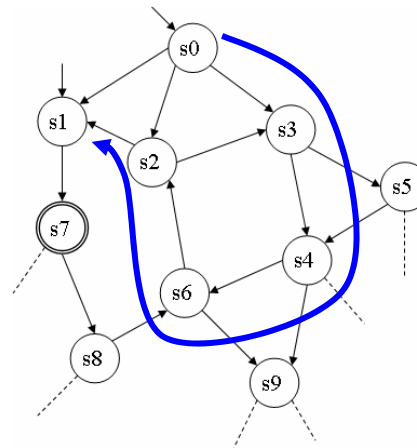
- La función de fitness debe ser capaz de **evaluar soluciones parciales**
- Se penalizan las **soluciones parciales** y las que contienen **ciclos**



Solución completa

$$p = 0$$

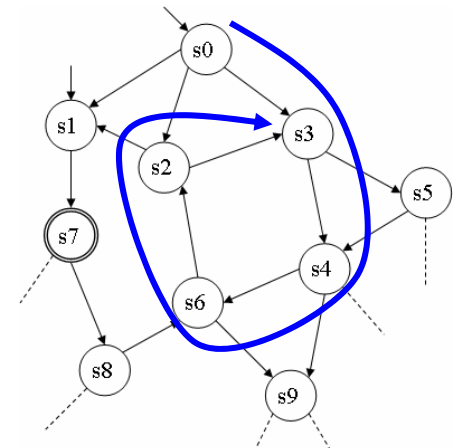
Penalización total



Solución parcial  
sin ciclo

$$p = p_p$$

Constante de  
penalización para  
soluciones parciales



Solución parcial  
con ciclo

$$p = p_p + p_c \frac{\lambda_{ant} - l}{\lambda_{ant} - 1}$$

Constante de  
penalización para  
soluciones con ciclos

Longitud del  
camino

Introducción

ACO<sub>hg</sub>

Problema  
Abordado

Experimentos

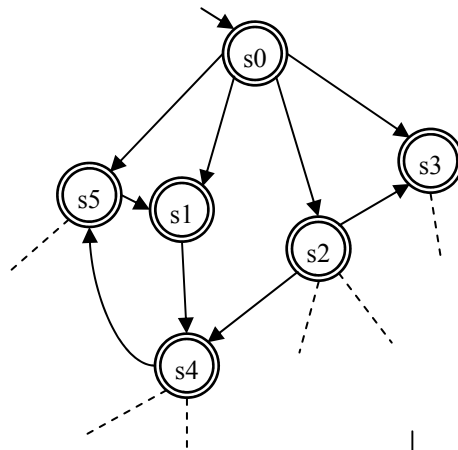
Conclusiones y  
Trabajo Futuro



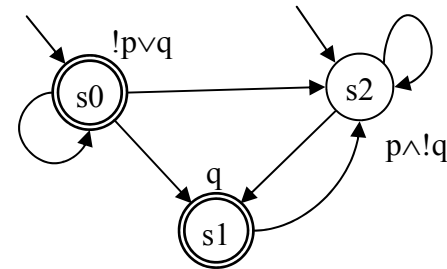
# Problema Abordado (I)

- **Objetivo:** encontrar errores en programas concurrentes
- **SPIN:** se especifica una propiedad usando una fórmula **LTL**  $f$

Programa  $M$



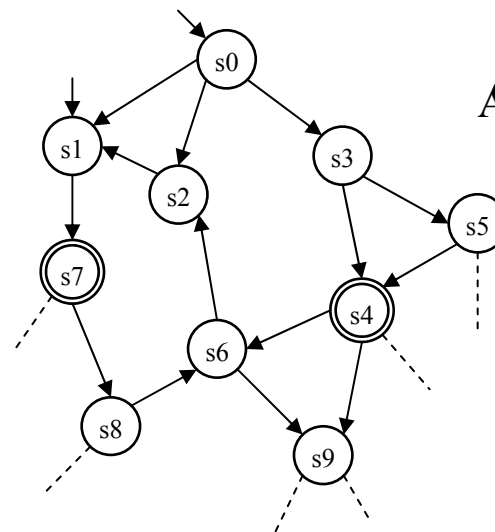
Fórmula LTL  $\neg f$



×



Autómata de Büchi  
producto



Introducción

ACOhg

Problema  
Abordado

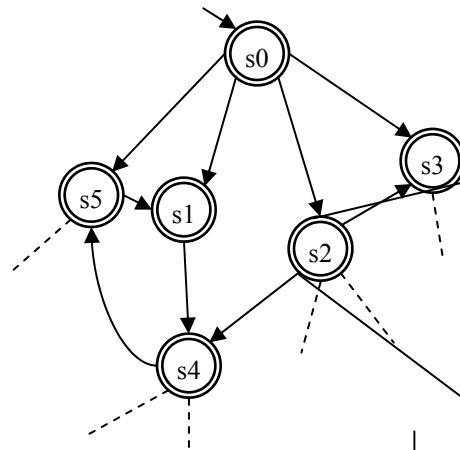
Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

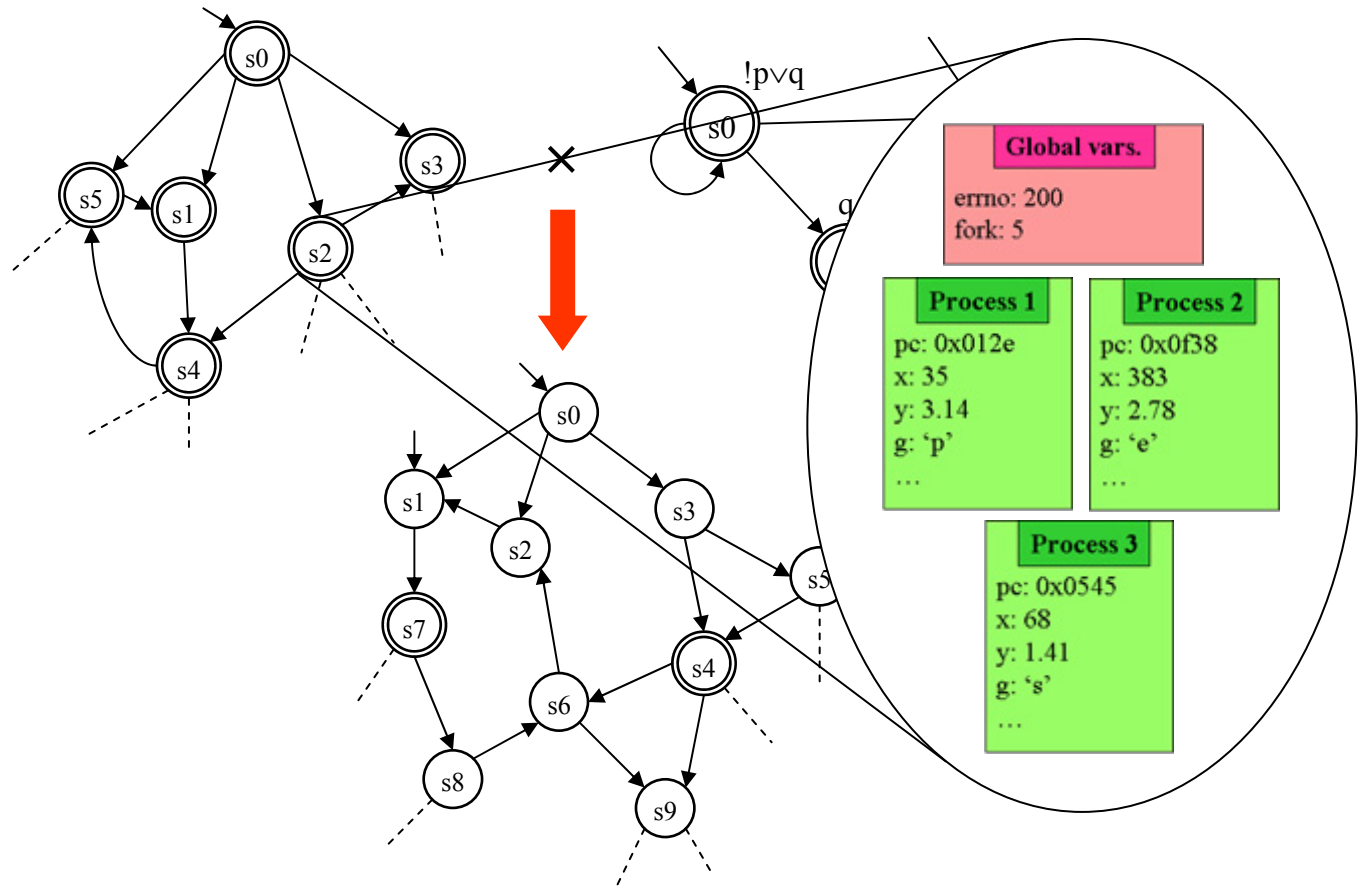
# Problema Abordado (I)

- **Objetivo:** encontrar errores en programas concurrentes
- **SPIN:** se especifica una propiedad usando una fórmula **LTL**  $f$

Programa  $M$



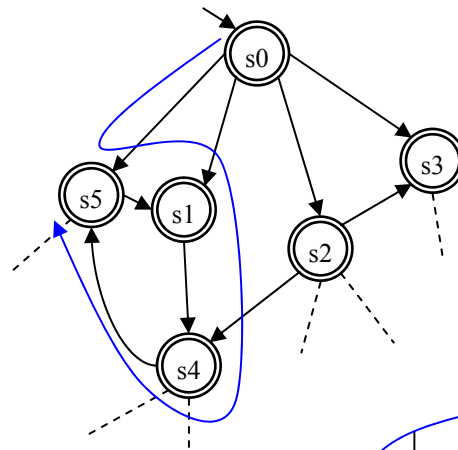
Fórmula LTL  $\neg f$



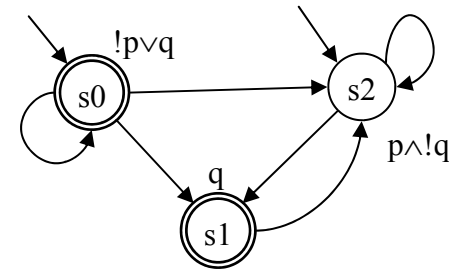
# Problema Abordado (I)

- **Objetivo:** encontrar errores en programas concurrentes
- **SPIN:** se especifica una propiedad usando una fórmula **LT**L  $f$

Programa  $M$



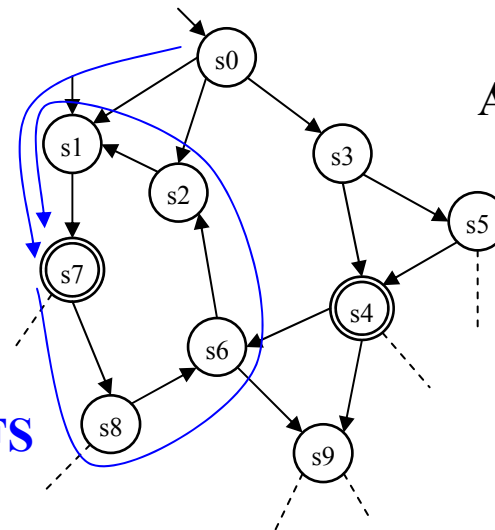
Fórmula LTL  $\neg f$



×



Autómata de Büchi producto



Usando Nested-DFS



Introducción

ACOhg

Problema Abordado

Experimentos

Conclusiones y Trabajo Futuro

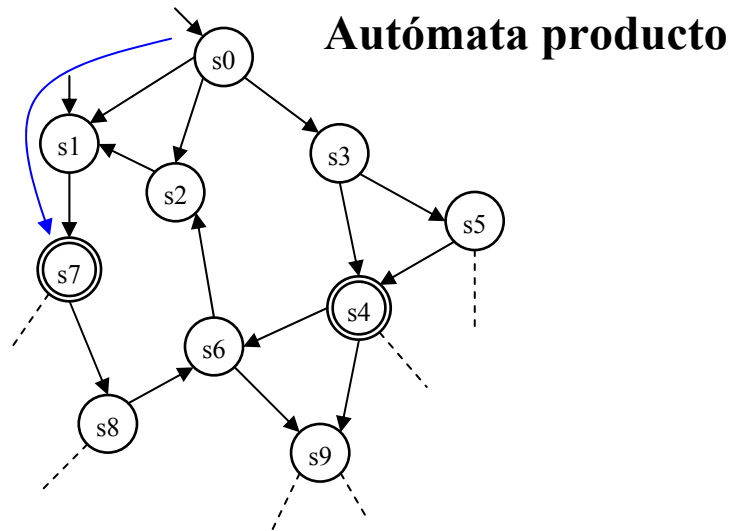
# Problema Abordado (II)

- Las **propiedades de seguridad** son aquéllas que pueden expresarse con una fórmula LTL de la forma:

$$f = \square p$$

donde  $p$  es una **fórmula pasada** (sólo con operadores pasados)

- Encontrar una **traza de error**  $\equiv$  encontrar un **estado de aceptación**



Propiedades de Seguridad

Interbloqueos

Invariantes

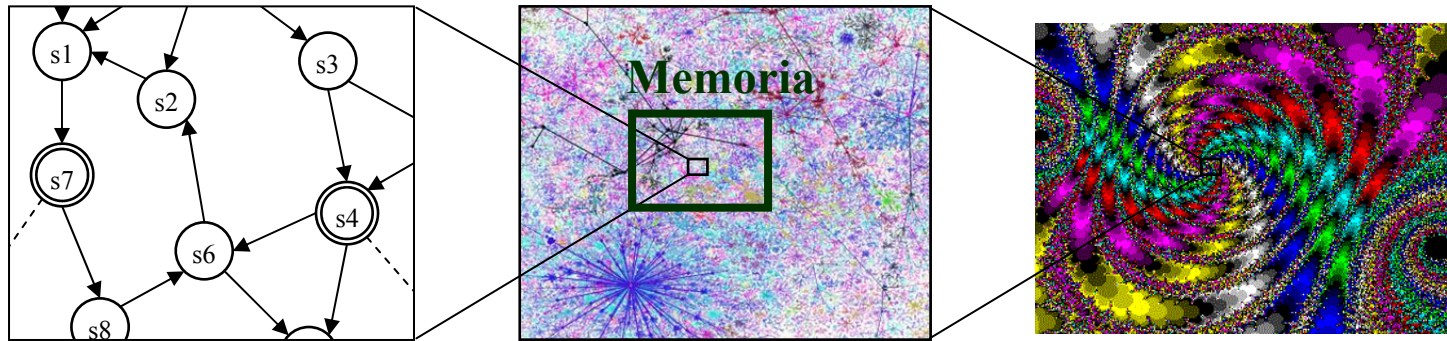
Asertos

...

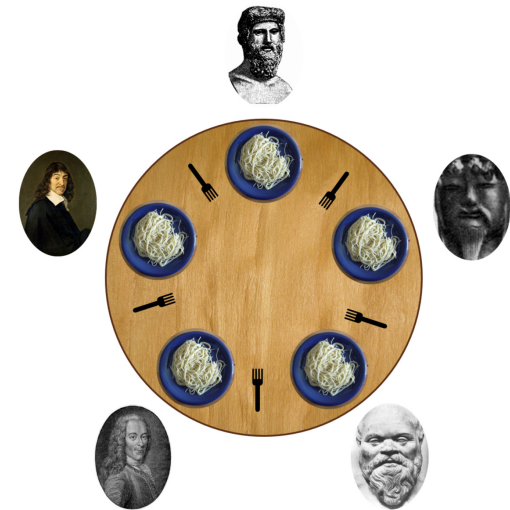
- Pueden usarse algoritmos clásicos de exploración de grafos: ej., **DFS** y **BFS**

# Problema Abordado (y III)

- **Número de estados muy grande incluso para pequeños programas**



- **El programa usado en los experimentos modela el problema de los filósofos de Edsger Dijkstra**
  - $n$  filósofos  $\rightarrow 3^n$  estados
  - 20 filósofos  $\rightarrow$  1039 GB para almacenar los estados



# Experimentos: Comparación

- Comparamos **MMAShg** con los algoritmos exhaustivos **DFS** y **BFS**

Programa	Aspectos	DFS	BFS	MMAShg
phi8	Longitud	1338	10	<b>10.00</b>
	Mem. (KB)	29696	17408	<b>4830</b>
	Tiempo (ms)	70	70	<b>27</b>
phi12	Longitud	-	-	<b>16.04</b>
	Mem. (KB)	-	-	<b>9344</b>
	Tiempo (ms)	-	-	<b>58</b>
phi16	Longitud	-	-	<b>25.40</b>
	Mem. (KB)	-	-	<b>18157</b>
	Tiempo (ms)	-	-	<b>161</b>
phi20	Longitud	-	-	<b>38.68</b>
	Mem. (KB)	-	-	<b>40628</b>
	Tiempo (ms)	-	-	<b>528</b>

**NO RESUELTOS**

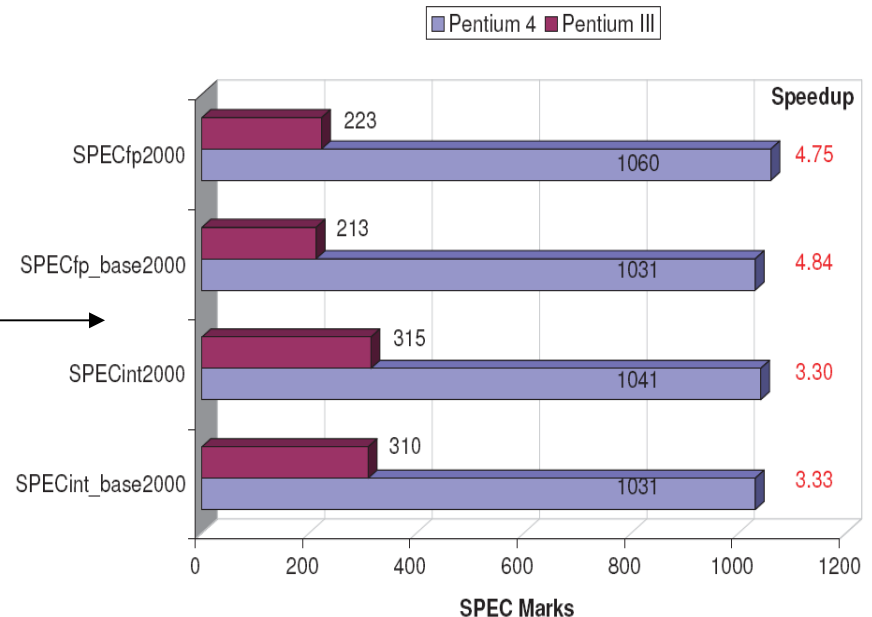
- **MMAShg** es **claramente mejor** para los programas abordados

# Experimentos: ACOhg vs. GA

- **GA** es la única metaheurística aplicada previamente al problema
- Usamos **phi17** y **needham** (protocolo Needham-Schroeder) para la comparación (Godefroid & Khurshid, 2002)

Programa	Algoritmo	Éxito (%)	Tiempo (s)	Mem. (KB)
phi17	GA	52	197.00	n/a
	ACOhg	100	0.28	11274
needham	GA	3	3068.00	n/a
	ACOhg	100	0.23	4865

- Los resultados muestran que ACOhg tiene mayor **eficacia y eficiencia** que GA (incluso teniendo en cuenta la diferencia entre las máquinas)

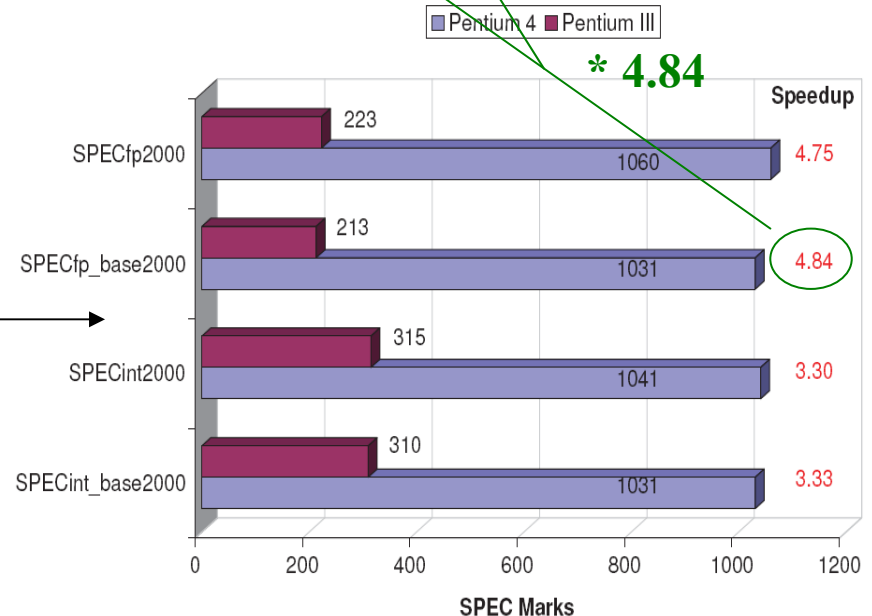


# Experimentos: ACOhg vs. GA

- **GA** es la única metaheurística aplicada previamente al problema
- Usamos **phi17** y **needham** (protocolo Needham-Schroeder) para la comparación (Godefroid & Khurshid, 2002)

Programa	Algoritmo	Éxito (%)	Tiempo (s)	Mem. (KB)
phi17	GA	52	197.00	n/a
	ACOhg	<b>100</b>	<b>1.36</b>	11274
needham	GA	3	3068.00	n/a
	ACOhg	<b>100</b>	<b>1.11</b>	4865

- Los resultados muestran que ACOhg tiene mayor **eficacia y eficiencia** que GA (incluso teniendo en cuenta la diferencia entre las máquinas)





# Experimentos: Influencia de $\lambda_{\text{ant}}$

- Analizamos la influencia de  $\lambda_{\text{ant}}$  en los resultados

Número de Filósofos	Coeficiente de aumento de longitud ( $\eta$ )										
	1.0	1.5	2.0	2.5	3.0	3.5	4.0	4.5	5.0	5.5	6.0
8	100	100	100	100	100	100	100	100	100	100	100
12	90	100	100	100	100	100	100	100	100	100	100
16	43	95	100	100	100	100	100	100	100	100	100
20	7	52	95	100	100	100	100	100	100	100	100

- La tasa de éxito aumenta con  $\lambda_{\text{ant}}$

Introducción

ACOhg

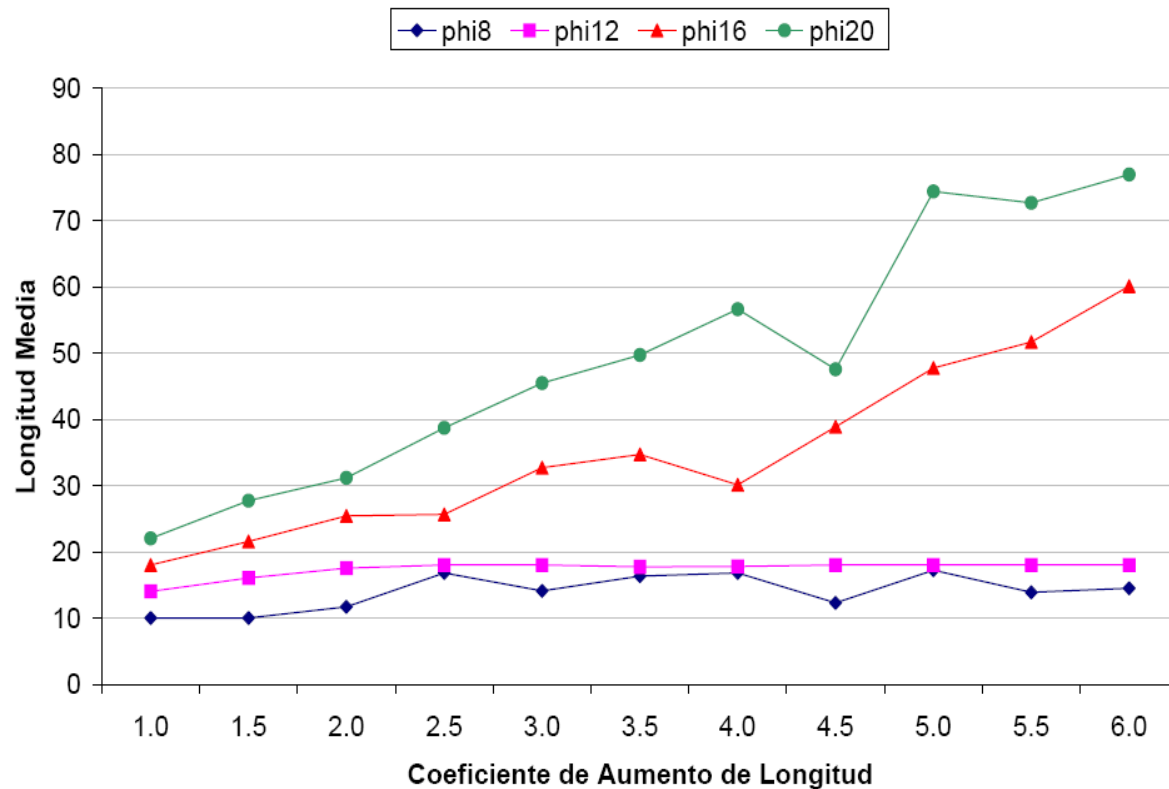
Problema  
Abordado

Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# Experimentos: Influencia de $\lambda_{ant}$

- Analizamos la influencia de  $\lambda_{ant}$  en los resultados



- La tasa de éxito aumenta con  $\lambda_{ant}$
- La longitud media de los contraejemplos crece con  $\lambda_{ant}$

Introducción

ACOhg

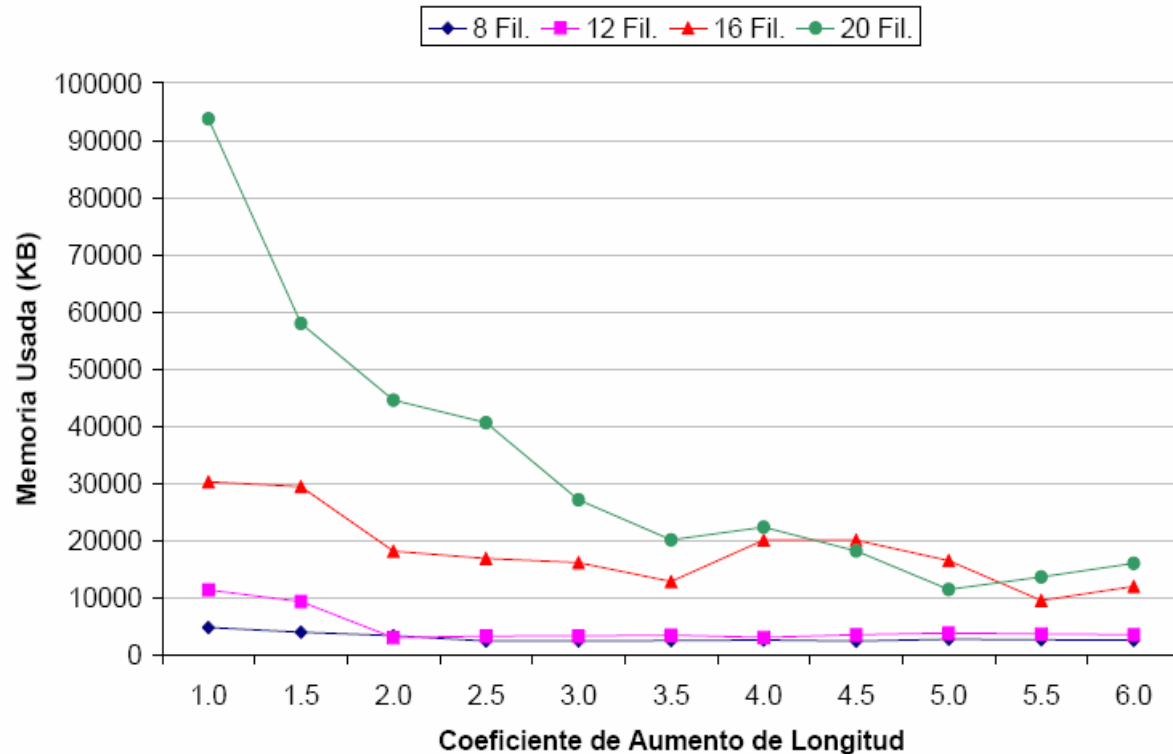
Problema  
Abordado

Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

# Experimentos: Influencia de $\lambda_{ant}$

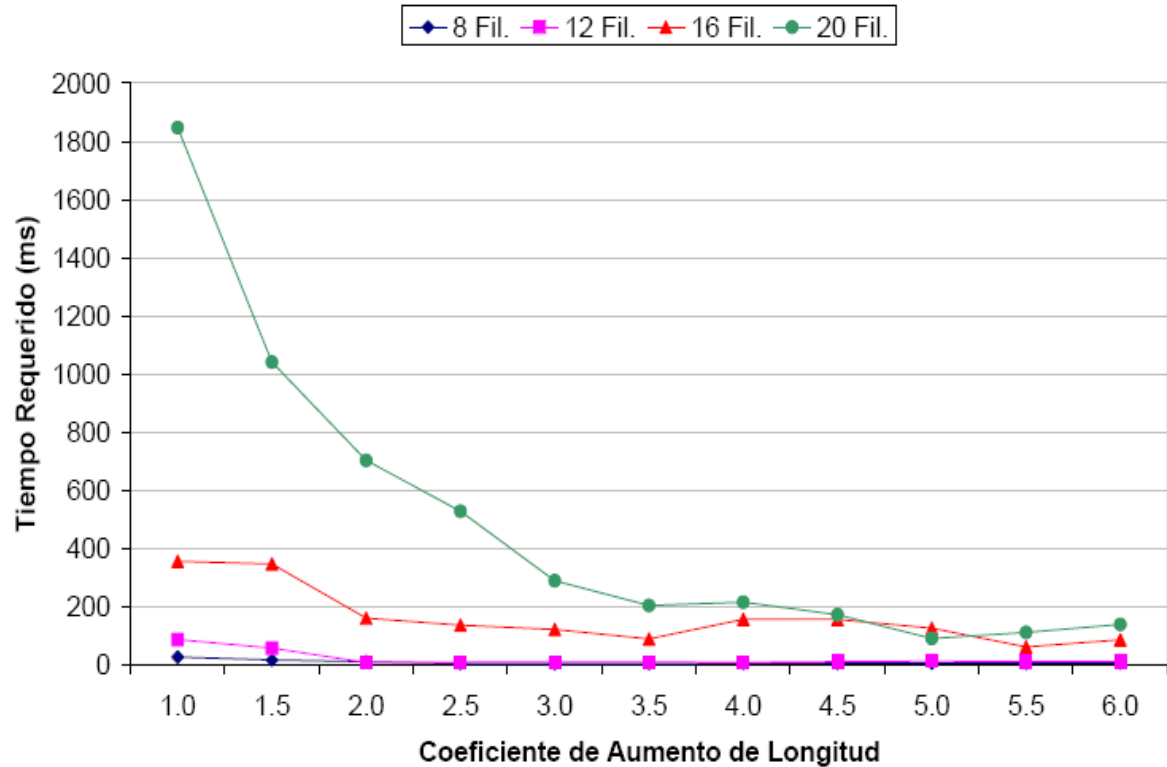
- Analizamos la influencia de  $\lambda_{ant}$  en los resultados



- La tasa de éxito aumenta con  $\lambda_{ant}$
- La longitud media de los contraejemplos crece con  $\lambda_{ant}$
- La memoria y el tiempo de cómputo disminuyen con  $\lambda_{ant}$

# Experimentos: Influencia de $\lambda_{ant}$

- Analizamos la influencia de  $\lambda_{ant}$  en los resultados



- La tasa de éxito aumenta con  $\lambda_{ant}$
- La longitud media de los contraejemplos crece con  $\lambda_{ant}$
- La memoria y el tiempo de cómputo disminuyen con  $\lambda_{ant}$

Introducción

ACOhg

Problema  
Abordado

Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro



# Conclusiones y Trabajo Futuro

## Conclusiones

- ACOhg es capaz de **superar las limitaciones** de los modelos actuales de ACO cuando se enfrentan a problemas con **grafos subyacentes desconocidos o de gran extensión**
- ACOhg **supera a algoritmos exhaustivos** del dominio de la comprobación de modelos
- Asimismo obtiene **mejores resultados que el GA** usado en el pasado para este problema

## Trabajo Futuro

- **Estudiar el modelo ACOhg en profundidad**, explorando todas las alternativas mencionadas
- **Trasladar las ideas usadas en ACOhg a otras metaheurísticas** para extender el conjunto de problemas al que se pueden aplicar
- **Profundizar en el uso de ACOhg** para la aplicación de encontrar errores en programas concurrentes

Introducción

ACOhg

Problema  
Abordado

Experimentos

Conclusiones y  
Trabajo Futuro

**Gracias por su atención !!!**



**¿Preguntas?**

**Introducción**

**ACOhg**

**Problema  
Abordado**

**Experimentos**

**Conclusiones y  
Trabajo Futuro**