

Algoritmos paralelos para la determinación de modelos de series temporales multivariantes

TRABAJO FIN DE GRADO
2018/2019

Autor: Juan Antonio Rodríguez Lorente

Trabajo dirigido por Antonio Javier Cuenca Muñoz y Domingo Giménez Cánovas



UNIVERSIDAD DE
MURCIA



Índice

- 1. Introducción.**
- 2. Implementaciones del Algoritmo Genético.**
 - Solución secuencial.
 - Solución OpenMP.
 - Solución MPI.
 - Solución híbrida.
- 3. Resultados experimentales.**
- 4. Mejoras.**
- 5. Resolución de problemas reales.**
- 6. Conclusiones y Trabajo Futuro.**

1. Introducción.

1. Introducción.

- **Big Data:** economía, medicina...
- **Series temporales:** análisis de los datos
- **Series temporales multivariantes**

1. Introducción.

$$Y(i+1:t,:) \approx [Y(i:t-1,)|\dots|Y(1:t-i,)|Z(i:t-1,)|\dots|Z(i-k+1:t-k,)|1] * \begin{bmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_i \\ B_1 \\ \vdots \\ B_k \\ a \end{bmatrix}$$

- El problema consiste en:
 - Dadas las matrices **Y** (*parámetros internos*), **Z** (*parámetros externos*)
 - Encontrar un **modelo**

- **Dos tipos** de problema

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

Solución secuencial

```
1 Inicializar (S,Sol)
2 while (not CondicionFin()) do
3   for tamPoblacion/2 do
4     I1 = SeleccionTorneo (S)
5     I2 = SeleccionTorneo (S)
6     Cruzar (I1,I2)
7     Mutar (I1)
8     Mutar (I2)
9     Fitness (I1)
10    Fitness (I2)
11    ActualizarSolucion (I1,Sol)
12    ActualizarSolucion (I2,Sol)
13    SS = Incluir (I1,I2)
14  end
15  S = SS
16  SS = ∅
17 end
```

- **Inicializar:** aleatorio
- **Nueva población:** se generan n individuos **de dos en dos**
- Cada **par de individuos** se genera de la siguiente forma:
 - *Selección Torneo*
 - *Cruzar*
 - *Mutar*
 - *Calcular nuevos fitness*
 - *Actualizar solución global*
 - *Incluir*

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

Soluciones paralelas

- **Esquema de islas:** cada hilo/proceso trabaja en una *población reducida*
- Endogamia -> **Migraciones**
- **Speed-Up:** utilizando p hilos/procesos, **casi de un factor p**

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

Solución OpenMP

```
1 GenerarIndividuo (Sol)
2 EN PARALELO en cada hilo  $P_i$  ( $i = 0, \dots, n - 1$ ) HACER
3 Inicializar ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/n$ )
4 for numGeneraciones do
5   for numIteraciones do
6     EsquemaSecuencial ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/n$ )
7   end
8   Barrera
9   Copiar  $Sol_i$  en el array mejores
10  Barrera
11  Integrar cada individuo (excepto  $Sol_i$ ) del array mejores en  $S_i$ 
12 end
13 Sincronización para actualizar Sol con  $Sol_i$  si es necesario
14 FIN PARALELO
```

- Se crea una **solución global** aleatoria
- Se lanzan **n hilos**
- **Inicializar:** poblaciones reducidas y soluciones locales
- **Migraciones:** agrupar iteraciones en generaciones
- **Sincronización:** actualizar solución global

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

Solución MPI

```
1 EN PARALELO en cada proceso  $P_i$  ( $i = 0, \dots, p - 1$ ) HACER
2  $P_0$  envía los datos necesarios al resto de procesos
3 if nodo ==  $P_0$  then
4   GenerarIndividuo (Sol)
5 end
6 Inicializar ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
7 for numGeneraciones do
8   for numIteraciones do
9     EsquemaSecuencial ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
10  end
11  MPI_Allgather ( $Sol_i, mejores$ )
12  Integrar cada individuo (excepto  $Sol_i$ ) del array mejores en  $S_i$ 
13 end
14 MPI_Gather ( $Sol_i, solucionesLocales$ )
15  $P_0$  actualiza Sol con los individuos del array solucionesLocales
16 FIN PARALELO
```

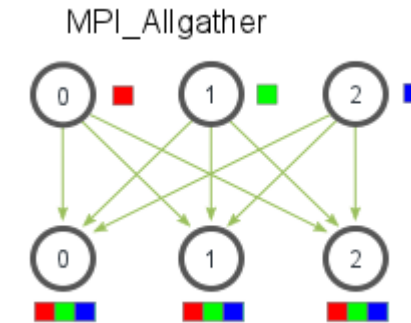
- Se lanzan **p** procesos
- **Proceso 0:** envía los datos necesarios a los demás procesos y crea una *solución global* aleatoria
- **Inicializar:** poblaciones reducidas y soluciones locales
- **Migraciones :** agrupar iteraciones en generaciones

2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

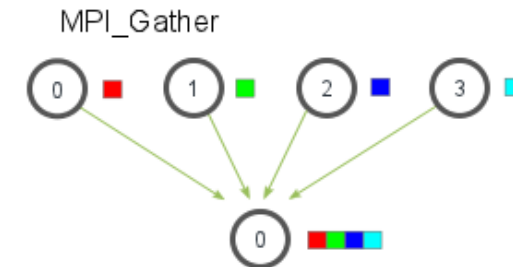
Solución MPI

```
1 EN PARALELO en cada proceso  $P_i$  ( $i = 0, \dots, p - 1$ ) HACER
2  $P_0$  envía los datos necesarios al resto de procesos
3 if  $nodo == P_0$  then
4   GenerarIndividuo ( $Sol$ )
5 end
6 Inicializar ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
7 for  $numGeneraciones$  do
8   for  $numIteraciones$  do
9     EsquemaSecuencial ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
10  end
11  MPI_Allgather ( $Sol_i, mejores$ )
12  Integrar cada individuo (excepto  $Sol_i$ ) del array  $mejores$  en  $S_i$ 
13 end
14 MPI_Gather ( $Sol_i, solucionesLocales$ )
15  $P_0$  actualiza  $Sol$  con los individuos del array  $solucionesLocales$ 
16 FIN PARALELO
```

- **MPI_Allgather:** comunicar soluciones locales



- **Proceso 0:** actualiza la solución global *al final* utilizando el método **MPI_Gather**



2. Implementaciones de un Algoritmo Genético.

Solución híbrida (MPI+OpenMP)

```
1 EN PARALELO en cada proceso  $P_i$  ( $i = 0, \dots, p - 1$ ) HACER
2  $P_0$  envía los datos necesarios al resto de procesos
3 if nodo ==  $P_0$  then
4   GenerarIndividuo (Sol)
5 end
6 Inicializar ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
7 for numGeneraciones do
8   for numIteraciones do
9     EsquemaSecuencial ( $S_i, Sol_i, tamPoblacion/p$ )
10  end
11  MPI_Allgather ( $Sol_i, mejores$ )
12  Integrar cada individuo (excepto  $Sol_i$ ) del array mejores en  $S_i$ 
13 end
14 MPI_Gather ( $Sol_i, solucionesLocales$ )
15  $P_0$  actualiza Sol con los individuos del array solucionesLocales
16 FIN PARALELO
```

Cada hilo inicializa una subpoblación de tamaño $tamPoblacion/p * n$ y una solución

Se lanzan n hilos y con una sincronización se actualiza la solución local del proceso

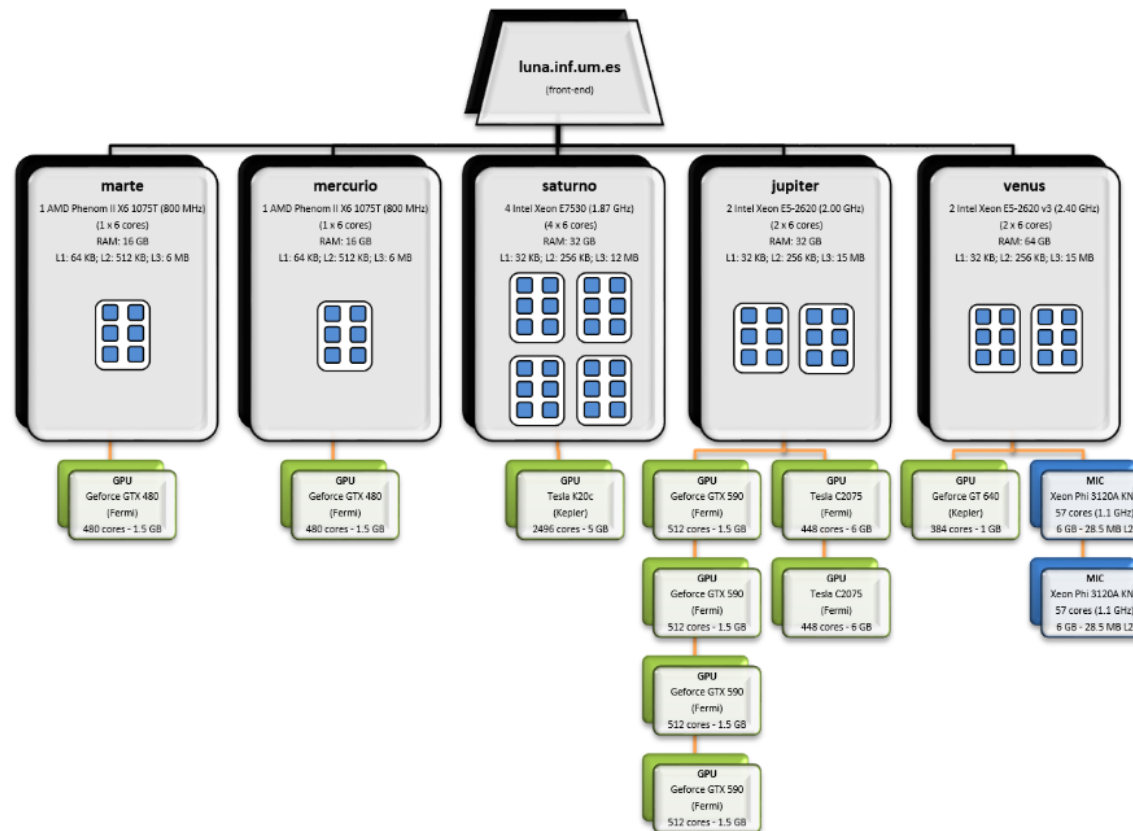
Cada hilo introduce las soluciones de los demás procesos en su subpoblación

- Idea: combinar **MPI y OpenMP**
- Similar al esquema MPI

3. Resultados experimentales.

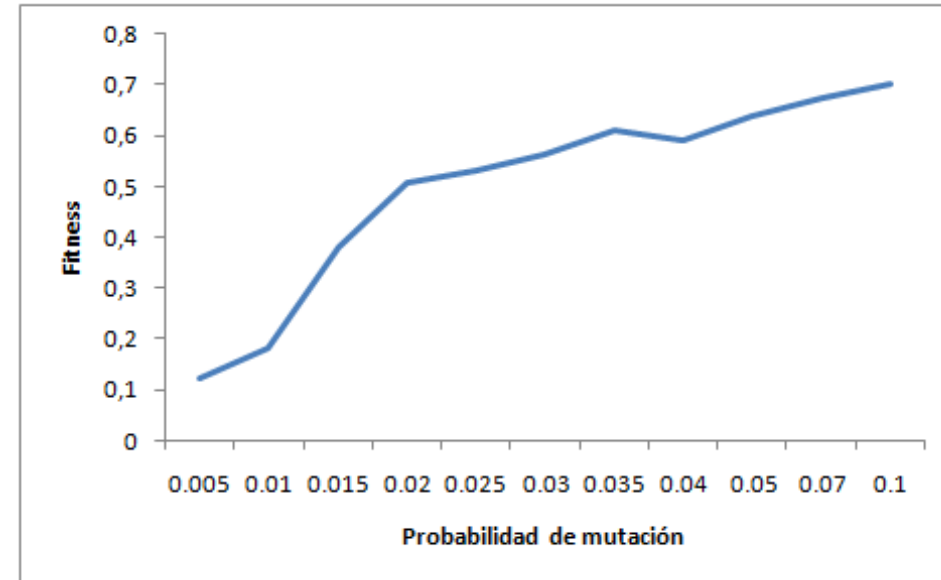
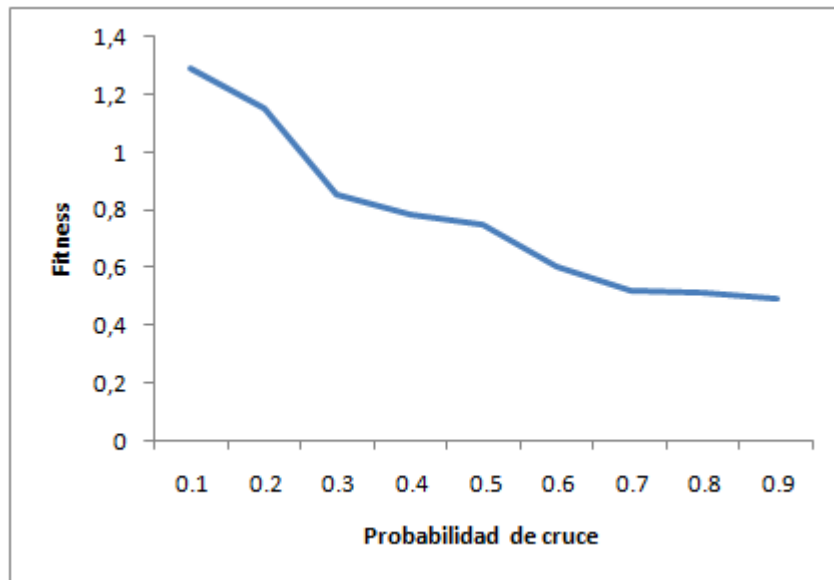
3. Resultados experimentales.

- **Problema fijo:** mejor análisis de las soluciones
- **Resultados fiables:** se han tomado promedios
- **Clúster Heterosolar**



3. Resultados experimentales.

- Tuneado de parámetros

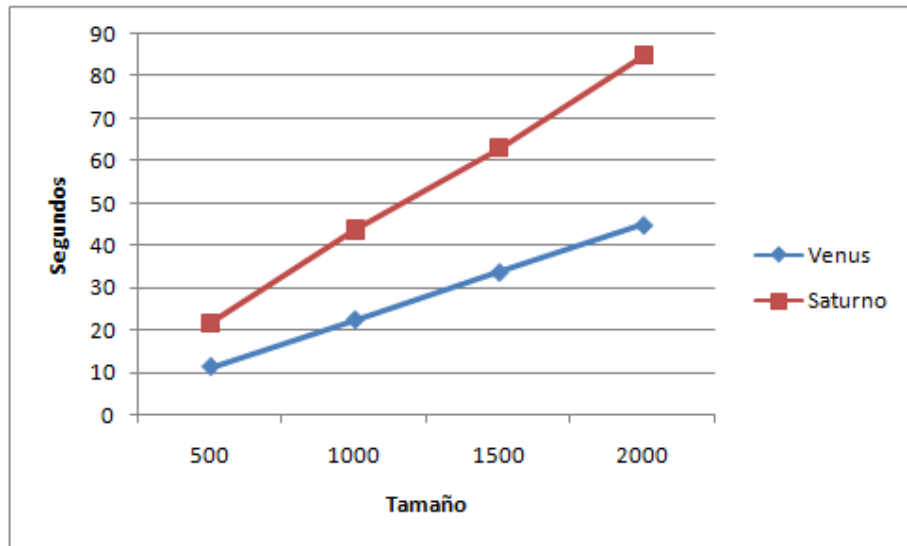


+ Cruces, - Mutaciones -> Mejores soluciones
(para un tiempo fijo)

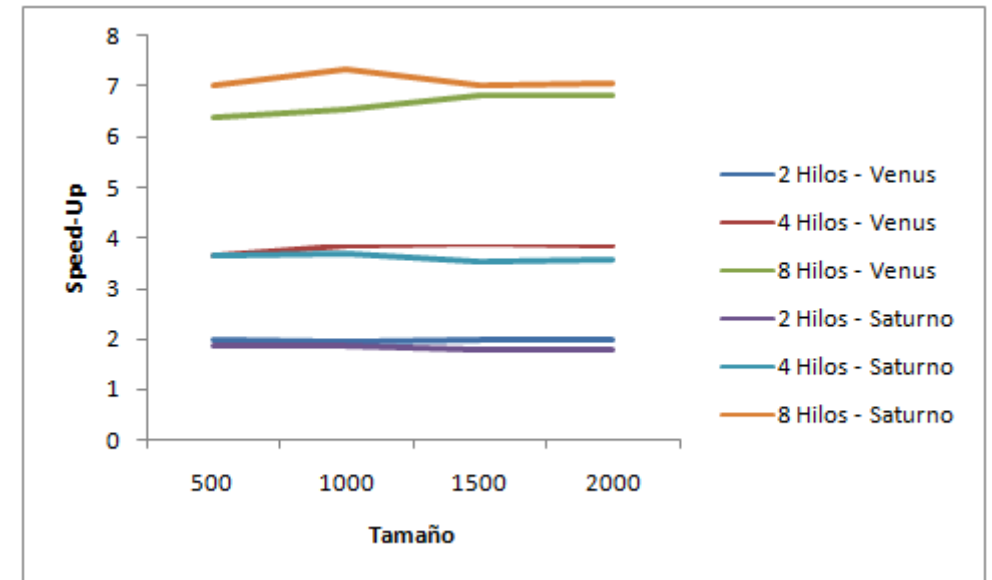
3. Resultados experimentales.

Experimentos de tiempo

- Con la solución **secuencial**:
 - Comportamiento lineal
 - Venus + rápido



- Con la solución **OpenMP**:
 - Speed-Up: casi lineal hasta 8 hilos, fluctúa por las sincronizaciones
 - Saturno + Speed-Up

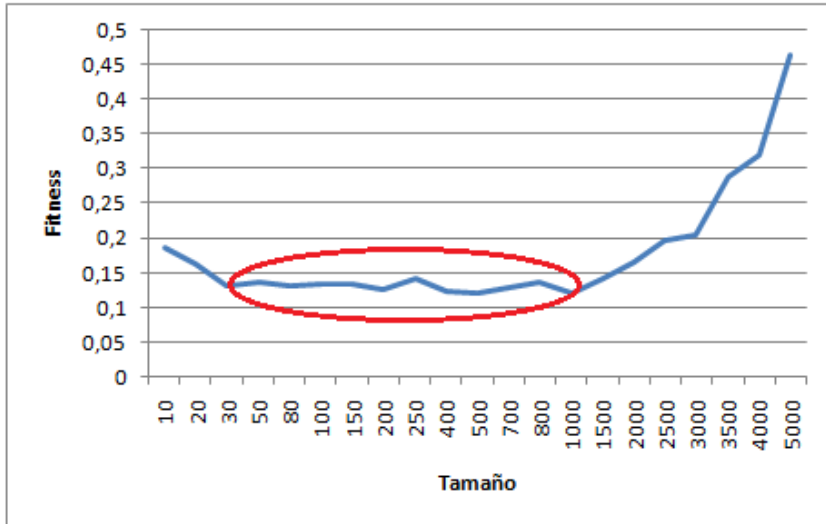


Mismas conclusiones con MPI y OpenMP+MPI

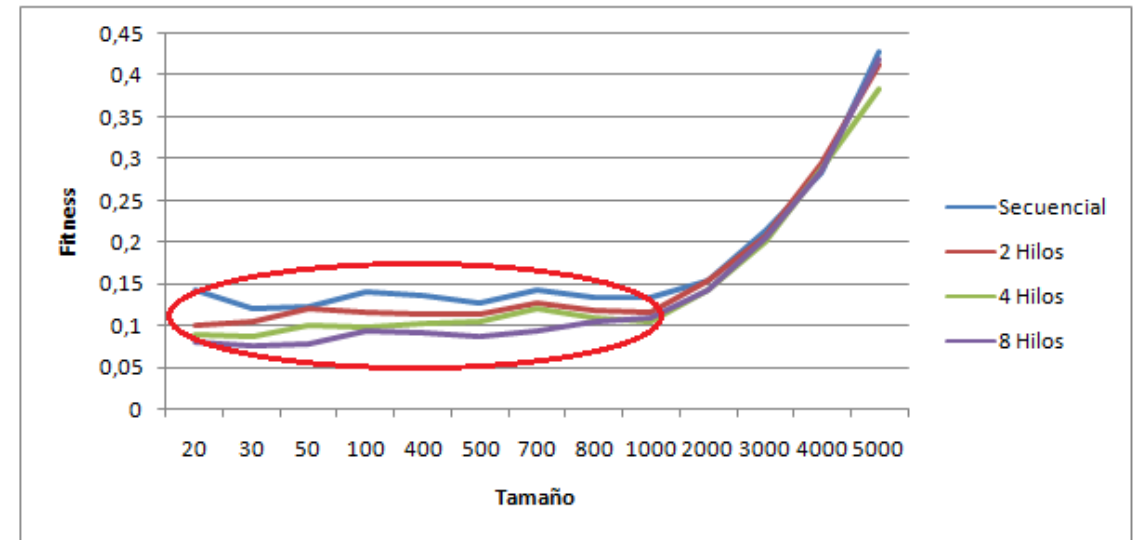
3. Resultados experimentales.

Experimentos de fitness

- Con la solución **secuencial**:
 - Tamaño de población entre 30 y 1000



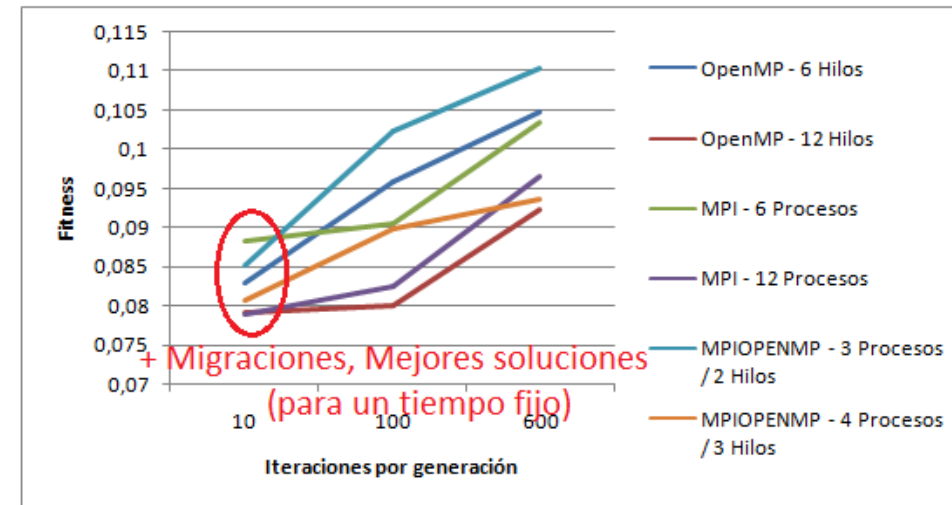
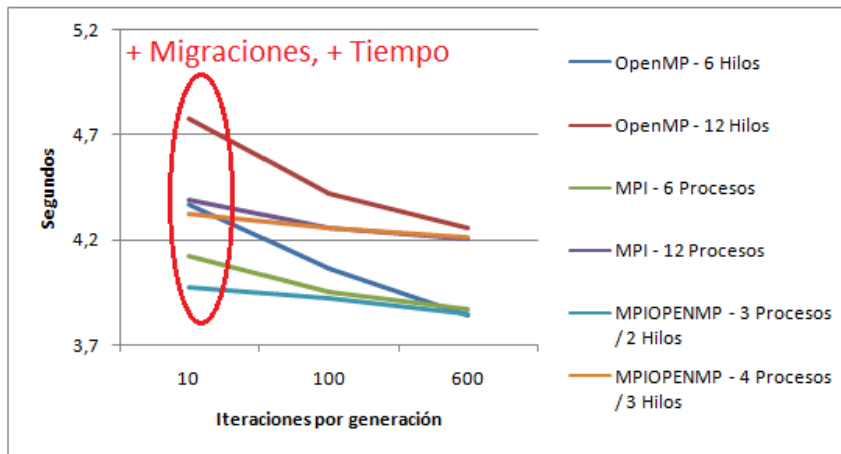
- Con la solución **OpenMP**:
 - OpenMP > Secuencial
 - + Hilos, Mejores soluciones



Mismas conclusiones con MPI y OpenMP+MPI

3. Resultados experimentales.

Experimentos de migraciones



+ Migraciones -> Mejores soluciones
(para un tiempo fijo)

4. Mejoras.

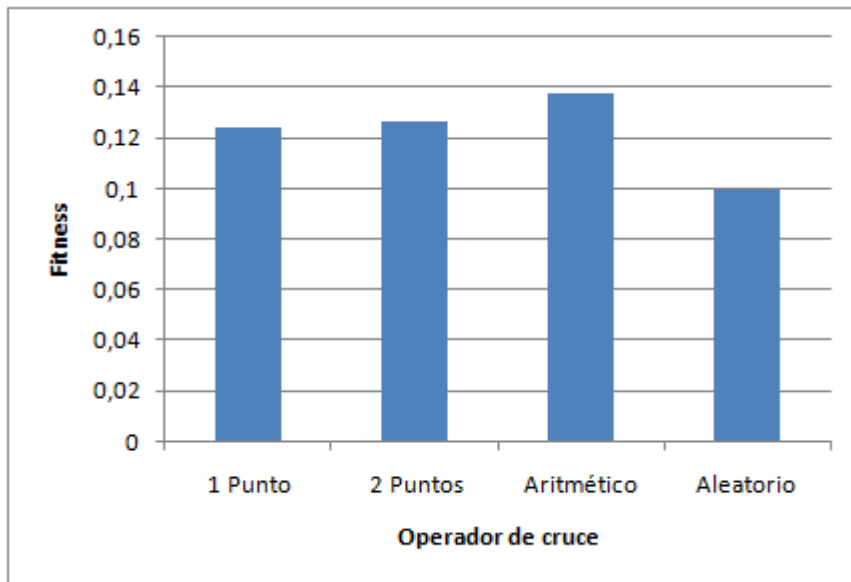
4. Mejoras.

- Se consideran **mejoras de distintos tipos:**
- **Mejoras en las funciones del algoritmo genético:**
 - Nuevos operadores de cruce
 - Nuevas funciones de selección
 - Elitismo
 - Hibridación con Búsqueda Local
- **Mejoras en el cálculo del fitness:**
 - Optimización del cálculo del fitness en la mejora de Búsqueda Local
 - Optimización del cálculo general del fitness
- **Explotación de la Heterogeneidad**

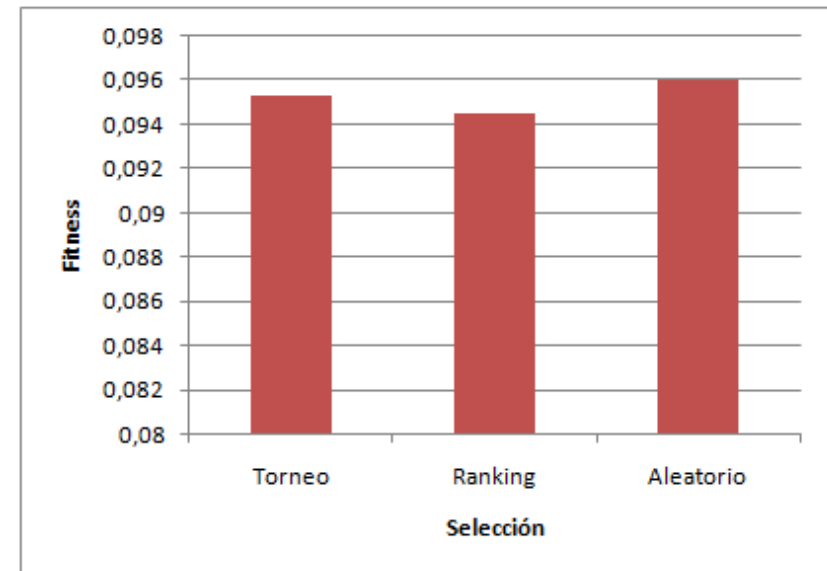
4. Mejoras.

- Mejoras en las funciones del algoritmo genético:

- Nuevos operadores de cruce: el mejor es el **Cruce Aleatorio**



- Nuevas funciones de selección: no hay mejoras significativas. Se sigue utilizando **Selección por Torneo**



4. Mejoras.

- Mejoras en las funciones del algoritmo genético:

- Elitismo: incluir **solo a los mejores** individuos

- Hibridación con Búsqueda Local

- Idea: **Algoritmo Genético + Búsqueda Local**
- **Vecindad de dos**
- Análisis de la vecindad: **número determinado de pasos**

```
1 Inicializar (S,Sol) ← Aplicar Búsqueda Local
2 while (not CondicionFin()) do
3   for tamPoblacion/2 do
4     I1 = SeleccionTorneo (S)
5     I2 = SeleccionTorneo (S)
6     Cruzar (I1,I2)
7     Mutar (I1)
8     Mutar (I2)
9     Fitness (I1)
10    Fitness (I2)
11    ActualizarSolucion (I1,Sol)
12    ActualizarSolucion (I2,Sol)
13    SS = Incluir (I1,I2)
14  end
15  S = SS ← Aplicar Búsqueda Local
16  SS = ∅
17 end
```

4. Mejoras.

- Mejoras en el cálculo del fitness:
 - Optimización del cálculo del fitness en la mejora de Búsqueda Local
 - Problema: la función de **calcular fitness es muy costosa**
 - Idea: **modelos parecidos**
 - Impacto de la mejora en el tiempo: **$O(n^3) \rightarrow O(n)$**

$$\begin{pmatrix} y_1^{(3)} & y_2^{(3)} & y_3^{(3)} \\ y_1^{(4)} & y_2^{(4)} & y_3^{(4)} \\ \dots & \dots & \dots \\ y_1^{(t)} & y_2^{(t)} & y_3^{(t)} \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} y_1^{(2)} & y_2^{(2)} & y_3^{(2)} & y_1^{(1)} & y_2^{(1)} & y_3^{(1)} \\ y_1^{(3)} & y_2^{(3)} & y_3^{(3)} & y_1^{(2)} & y_2^{(2)} & y_3^{(2)} \\ y_1^{(t-1)} & y_2^{(t-1)} & y_3^{(t-1)} & y_1^{(t-2)} & y_2^{(t-2)} & y_3^{(t-2)} \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} A_{11}^{(1)} & A_{12}^{(1)} & A_{13}^{(1)} \\ A_{21}^{(1)} & A_{22}^{(1)} & A_{23}^{(1)} \\ A_{31}^{(1)} & A_{32}^{(1)} & A_{33}^{(1)} \\ A_{11}^{(2)} & A_{12}^{(2)} & A_{13}^{(2)} \\ A_{21}^{(2)} & A_{22}^{(2)} & A_{23}^{(2)} \\ A_{31}^{(2)} & A_{32}^{(2)} & A_{33}^{(2)} \end{pmatrix}$$

4. Mejoras.

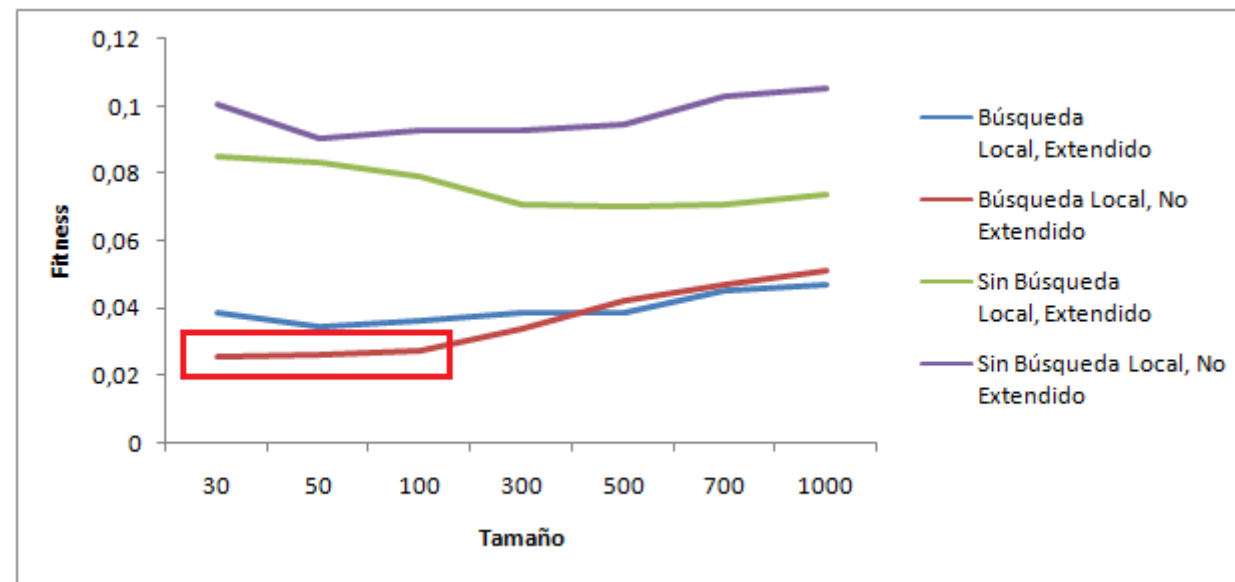
- Mejoras en el cálculo del fitness:
 - Optimización del cálculo general del fitness
 - Librería BLAS optimizada: OpenBLAS
 - Sustituir bucles: **rutina dgemm**
 - Impacto de la mejora en el tiempo:
+ Tamaño Problema, + Ganancia

Tamaño:	20	200	1000	5000
Venus	1.397	2.021	2.104	3.066
Saturno	1.514	2.014	2.389	3.585

Ganancia al utilizar OpenBLAS
en la función calcular fitness

4. Mejoras.

- Resultados:
 - Mejor combinación: **Búsqueda Local sin elitismo con tamaños de población entre 30 y 100**

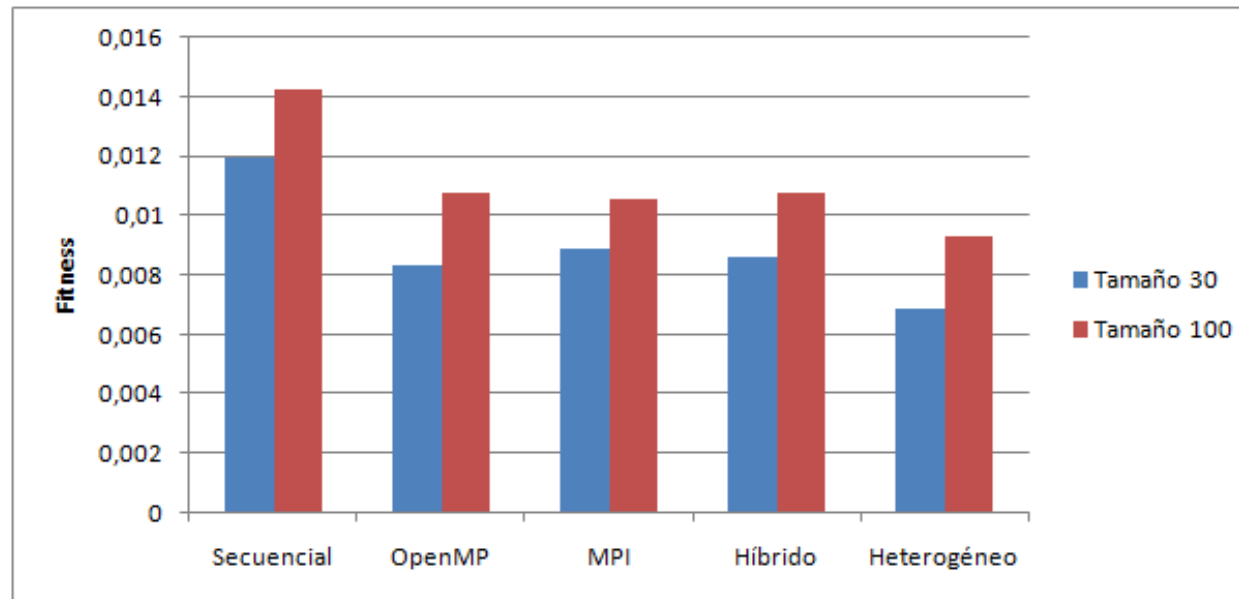


4. Mejoras.

- Explotación de la Heterogeneidad:
 - ❑ Motivación: **versión híbrida + clústers heterogéneos**
 - ❑ Nodos diferentes: **distribución de trabajo**
 - ❑ Buena distribución de trabajo: - **Impacto de las migraciones en el tiempo**

4. Mejoras.

- Resultados:
 - Mejor opción: **Versión Heterogénea**



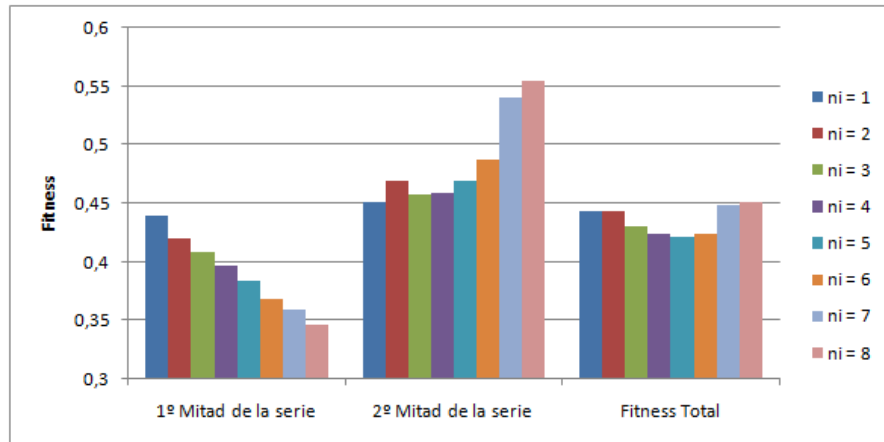
5. Resolución de problemas reales.

5. Resolución de problemas reales.

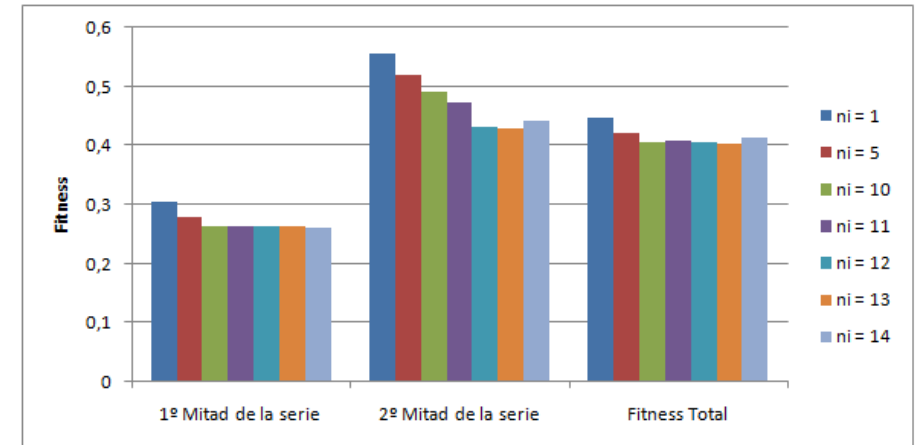
- Cuatro problemas reales: los **tres primeros de economía** y el **último de un registro cerebral**
- Estos problemas solo contienen **parámetros internos**
- Longitud de las **dependencias** temporales: se han obtenido **de forma experimental**

5. Resolución de problemas reales.

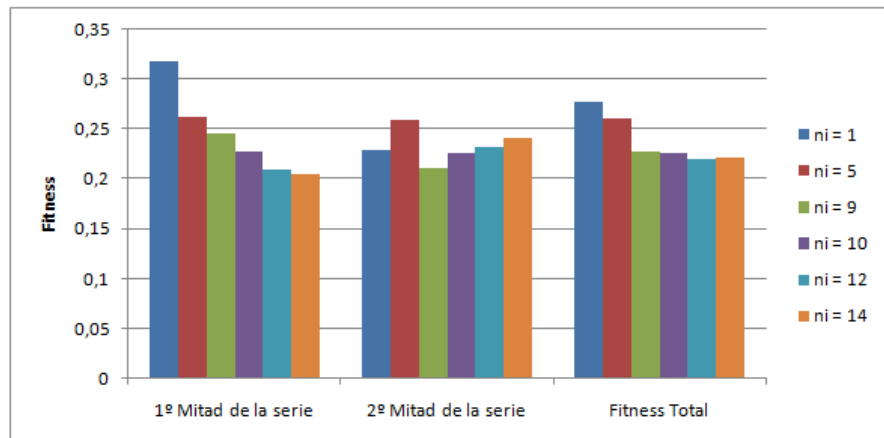
☐ Problema 1



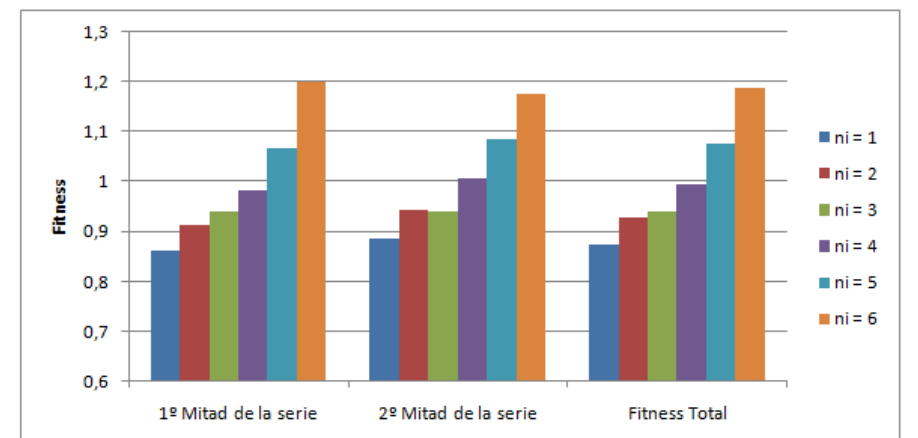
☐ Problema 2



☐ Problema 3



☐ Problema 4



6. Conclusiones y Trabajo Futuro.

6. Conclusiones y Trabajo Futuro.

Conclusiones generales

- El software se puede **aplicar con éxito a problemas reales**
- El **uso del paralelismo** ha sido muy beneficioso

6. Conclusiones y Trabajo Futuro.

Conclusiones de los experimentos

- Utilizar la versión híbrida utilizando todos los nodos disponibles del clúster con una frecuencia de migración alta
- Búsqueda Local y su optimización sin elitismo
- Utilizar la librería OpenBLAS o similar
- Cruces aleatorios y selección por torneo
- Tamaños de población entre 30 y 100
- Probabilidad de cruce de 0.9. Probabilidad de mutación de 0.005

6. Conclusiones y Trabajo Futuro.

Trabajo Futuro

- Desarrollar o utilizar **implementaciones GPU o Xeon Phi**
- **Otras metaheurísticas**
- Analizar con expertos el uso de este software en sus problemas

¿Preguntas?