

# Estimación de la solución de sistemas de ecuaciones lineales por el método Monte Carlo con Cadenas de Markov

Presenta:

Max B. Austria Salazar<sup>1</sup>

Juan Carlos López Núñez

IIMAS

---

<sup>1</sup>[austriamax@ciencias.unam.mx](mailto:austriamax@ciencias.unam.mx)

# Resumen

El presente documento expone un artículo de investigación donde se desarrolla de una técnica de aproximación para solucionar sistemas de ecuaciones lineales mediante MCMC.

**Palabras clave:** Cadenas de Markov, Método Monte Carlo, Sistemas de ecuaciones lineales.

# Introducción

Los métodos Monte-Carlo, son algoritmos no deterministas o estadístico-numérico, que se usan para aproximar expresiones matemáticas complejas de evaluar.

Este tipo de métodos requieren los siguientes elements:

- ▶ Una distribución de probabilidad a simular.
- ▶ Capacidad computacional para hacer simulaciones.
- ▶ Un método de estimación.

# Introducción

La propuesta para aproximar la solución al sistema de ecuaciones  $Ax = b$  esta asociado a una clase particular de Cadenas de Markov. EL objetivo es encontrar un vector  $\hat{x}$  tal que

$$||A\hat{x} - b|| < \varepsilon$$

# Introducción

Por la naturaleza estocástica de método, no se garantiza que  $\|A\hat{x} - b\| < \varepsilon$  se cumpla en todas las ocasiones.

Por lo que se busca acotar la probabilidad de fallar.

$$\mathbb{P}[\|A\hat{x} - b\| \geq \varepsilon] < \delta$$

# MCMC

Los insumos del algoritmo MCMC son:

- ▶ Matriz  $A$ ,  $M$ ,  $N$  tales que  $A = M - N$
- ▶ Vector  $b$ .
- ▶ El parámetro de confianza  $\delta$ .
- ▶ El parámetro de precisión  $\epsilon$ .

Con los cuales calculara:

- ▶ Matrices auxiliares:  $f$  y  $T$ .
- ▶ El número de cadenas de Markov  $N$ . Con la fórmula  
$$N \geq \left(\frac{0.6745}{\delta}\right)^2 \|f\|^2 / ((1 - \|T\|^2) + 1$$

Por lo anterior, se identifican como fuentes de variabilidad en el tiempo de ejecución:

- ▶ El número de simulaciones  $N$ :
  - ▶
  - ▶ Las normas de  $f$  y  $T$
  - ▶ La confianza  $\delta$
- ▶ La precisión  $\varepsilon$ .
- ▶ El número de procesadores.

Por lo anterior, se identifican como fuentes de variabilidad en el tiempo de ejecución:

- ▶ El número de simulaciones  $N$ :
  - ▶
  - ▶ Las normas de  $f$  y  $T$
  - ▶ La confianza  $\delta$
- ▶ La precisión  $\varepsilon$ .
- ▶ El número de procesadores.



# Sensibilidad a las normas (Python)

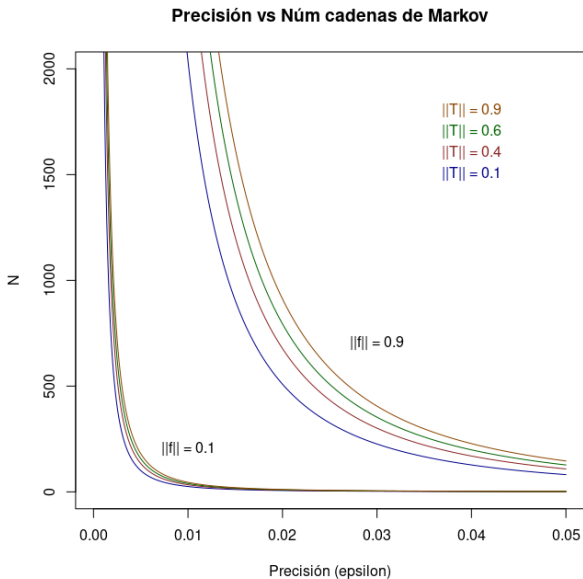


Figura: Sensibilidad a la norma

# Sensibilidad al paralelismo (Python)

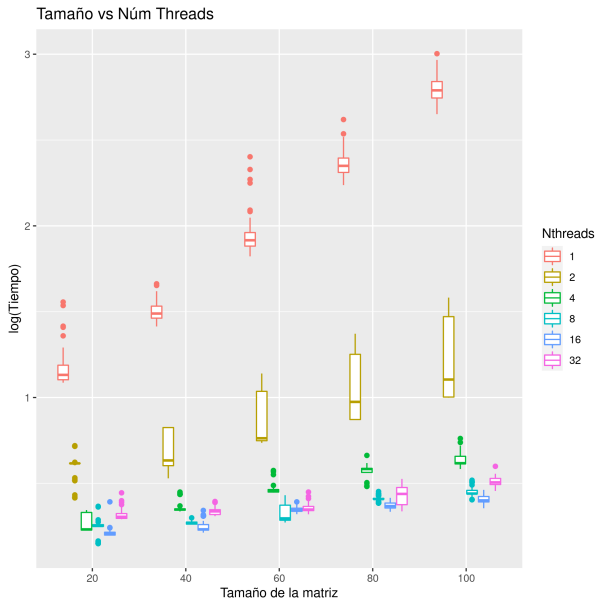


Figura: Tiempo vs Hilos

# Sensibilidad a la confianza (Python)

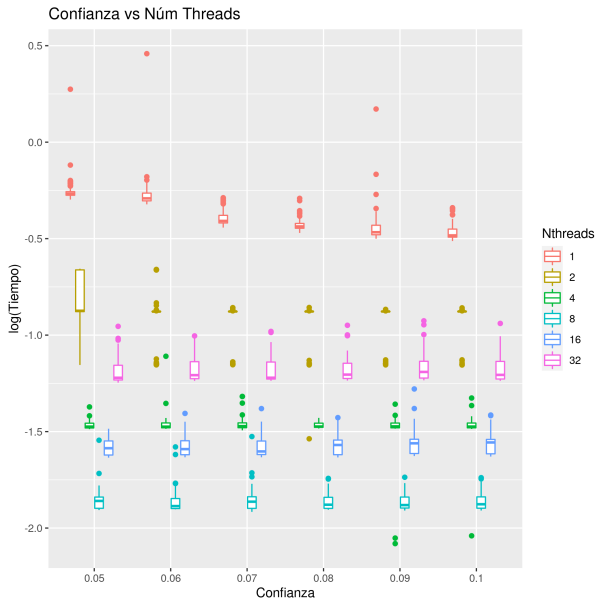


Figure: Tiempo vs Confianza

# Conclusiones

- ▶ 1. El algoritmo MCMC es adecuado para ser paralelizado.
- ▶ 2. Las normas de la factorización de la matriz  $A$  es relevante en el tiempo de ejecución.
- ▶ 3. La confianza es relevante en el tiempo de ejecución, mayor confianza implica mayor tiempo de ejecución.
- ▶ 4. A mayor precisión, mayor número de simulaciones.

## Bibliografía

- [1] Vaisma, Iosif (2012). Handbook of Computational Statistics. 10.1007/978-3-642-21551-3\_36.
- [2] Lopez-Ruiz, Ricardo (2022). Computational Statistics and Application. 10.5772/intechopen.95652.