

MÉTODOS COMPUTACIONALES AVANZADOS

Jaime E. Forero Romero

NOMBRE DEL CURSO: Métodos Computacionales Avanzados

CÓDIGO DEL CURSO: FISI 3028 / FISI 4028

UNIDAD ACADÉMICA: Departamento de Física

PERIODO ACADÉMICO: 201610

HORARIO: Ma y Ju, 8:30 a 9:50

NOMBRE PROFESOR(A) PRINCIPAL: Jaime E. Forero Romero

CORREO ELECTRÓNICO: je.forero@uniandes.edu.co

NOMBRE PROFESOR(A) COMPLEMENTARIO(A):

CORREO ELECTRÓNICO: @uniandes.edu.co

I Introducción

Los métodos computacionales fundamental el trabajo en todas las áreas técnicas y científicas, ya sean principalmente experimentales o teóricas. Esto se debe en gran parte a que la capacidad de utilizar computadoras de alto rendimiento ha disminuido en costo monetario y en complejidad.

El curso de Métodos Computacionales Avanzados presenta estas posibilidades computacionales a estudiantes de diferentes disciplinas científicas. Para esto se propone profundizar sus conocimientos en tres áreas: resolución de ecuaciones diferenciales, implementación de métodos de machine learning (i.e. algoritmos que aprenden de datos) y utilización de técnicas de cómputo masivamente paralelo.

Se asume que los estudiantes de este curso ya tienen conocimientos básicos en métodos computacionales equivalentes al nivel del curso Métodos Computacionales (FISI-2028).

II Objetivos

Los objetivos principales del curso son:

- Presentar métodos para la resolución de ecuaciones diferenciales ordinarias, parciales y estocásticas.
- Demostrar el uso de métodos y librerías de Machine Learning.
- Mostrar diferentes arquitecturas, paradigmas, lenguajes y librerías para cómputo masivamente paralelo.
- Estudiar diferentes aplicaciones prácticas a problemas científicos y del contexto industrial de las metodologías computacionales modernas.

III Competencias a desarrollar

Al finalizar el curso, se espera que el estudiante esté en capacidad de:

- Manejar lenguajes modernos de computación numérica de bajo nivel (i.e. C/C++) y de alto nivel (i.e. Python/R/Julia).
- Tener un esquema para pre-procesar, analizar y generar reportes científicos y técnicos a partir de diversas fuentes de datos utilizando métodos computacionales.
- Desplegar programas en paralelo en un cluster, al igual que en sistemas de cómputo distribuidos tales como Amazon Web Services.
- Generar conocimiento a partir del modelamiento teórico y computacional de los conceptos vistos en clase.

IV Contenido por semanas

Semana 1. Unix. Repositorios. Makefiles. C. Python. Norma IEEE para aritmética de punto flotante.

Semana 2. Integración de ecuaciones diferenciales ordinarias. Método de Euler (explícito e implícito), Métodos de Runge-Kutta, paso de tiempo adaptativo, leapfrog, integradores simpléticos.

Semana 3. Ecuaciones diferenciales parciales. Diferentes esquemas de solución. Mecánica de fluidos. Leyes de conservación hiperbólicas. Riemann Solvers. Método de Godunov.

Semana 4. Generadores de números aleatorios. Integración. Cadenas de Markov.

Semana 5. Ecuaciones diferenciales estocásticas. Convergencia. Estabilidad.

Semana 6. Termodinámica de sistemas simples. Estimación de parámetros. **Entrega Taller 1.**

Semana 7. Introducción aprendizaje supervisado.

Semana 8. Regresión lineal.

Semana 9. Aprendizaje no supervisado. PCA y Clustering.

Semana 10. Receso.

Semana 11. Clasificación y predicción por árboles. Bosques aleatorios.

Semana 12. Support Vector Machines. **Entrega Taller 2.**

Semana 13. Redes Neuronales.

Semana 14. Fundamentos de programación en paralelo. Taxonomía de arquitecturas para cómputo en paralelo. Máquinas para cómputo en paralelo en Uniandes. Fundamentos de programación en paralelo: OpenMP

Semana 15. Fundamentos de programación en paralelo: MPI

Semana 16. Cómo desplegar máquinas de cómputo en La Nube. Ejemplos de aplicación en Amazon Web Services y Docker. **Entrega Taller 3 al final de la primera semana de finales.**

V Metodología

Cada clase tendrá una corta presentación teórica (30 minutos aproximadamente) para pasar a practicar todos los conceptos directamente en la computadora/cluster a través de ejercicios de práctica (50 minutos aproximadamente).

VI Criterios de evaluación

El curso tendrá tres entregas de trabajos, cada una con un valor del $(100/3)\%$ de la nota definitiva. Los temas de las entregas serán los siguientes:

1. Ecuaciones diferenciales (ordinarias, parciales, estocásticas).
2. Machine Learning.
3. Cómputo en paralelo (OpenMP, MPI).

VII Bibliografía

Bibliografía principal:

- R. L. Burden, J. D. Faires. *Numerical analysis*, 2011. (Biblioteca General - 519.4 B862 2011)
- A. Tveito, H.P. Langtangen, B.F. Nielsen., *Elements of Scientific Computing*, 2010. (Biblioteca General, Recurso Electrónico 510.)
- O. Maimon and L. Rokach, *The Data Mining and Knowledge Discovery Handbook*, 2010. (Biblioteca General, Recurso Electrónico 006.312)
- M. Snir, *MPI : the complete reference*, 1996. (Biblioteca General, 004.35 M637)
- J. Sanders, E. Kandrot. *CUDA by example: an introduction to general-purpose GPU programming*, 2010. (Biblioteca General - 005.275 S152)

Bibliografía complementaria:

- D. Conway and J. M. White. *Machine learning for hackers*, 2012.
- S.Bird. *Natural Language Processing with Python*, 2009.
- Theano Development. *Deep Learning Tutorial* <http://deeplearning.net/tutorial/>