

Departamento de FÍSICA

MÉTODOS COMPUTACIONALES

Nombre del curso: Métodos Computacionales

CÓDIGO DEL CURSO: FISI 2028 (Magistral) FISI 2029 (Laboratorio)

Unidad académica: Departamento de Física

Periodo académico: 201920

HORARIO (MAGISTRAL): Ma y Ju, 12:30 a 13:50.

HORARIO (LABORATORIO - SECCIÓN 1): Ma 15:30 - 16:50 HORARIO (LABORATORIO - SECCIÓN 2): Mie 14:00 - 15:20

Nombre Profesor Magistral: Jaime Ernesto Forero Romero

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

HORARIO Y LUGAR DE ATENCIÓN: Miercoles 15:00 a 17:00, Oficina Ip208

Nombre profesor Laboratorio: José Alejandro Montaña Cortés

CORREO ELECTRÓNICO: ja.montana@uniandes.edu.co

HORARIO DE ATENCIÓN: con cita previa.

I Introducción

Los métodos computacionales son un aspecto inseparable de cualquier área de trabajo en ciencia e ingeniería. Esto se debe a la facilidad de acceso a computadoras programables y al aumento exponencial en su capacidad de procesamiento. Este curso busca guiar a los estudiantes en el desarrollo de sus habilidades computacionales parar obtener información sobre la realidad que los datos generados por computador pretenden describir. Estos datos pueden ser mediciones o simulaciones de sistemas físicos, químicos, geológicos, biológicos, financieros o industriales, entre otros. El programa del curso tiene dos componentes diferenciadas: métodos numéricos y carpintería de software. La parte de métodos numéricos busca ilustrar el paso entre la formulación matemática de una pregunta sobre la realidad y su descripción numérica/computacional. El objetivo principal es mostrar diferentes formas de usar un computador para formular esa pregunta. La parte de carpintería presenta algunas técnicas y prácticas necesarias para obtener resultados computacionales reproducibles.

II Objetivos

El objetivo principal del curso es presentar algoritmos y técnicas básicas para:

- resolver ecuaciones diferenciales ordinarias y parciales,
- analizar y describir datos con técnicas estadísticas basadas en métodos Monte Carlo,
- desarrollar esquemas reproducibles para el análisis de datos científicos.

III Competencias a desarrollar

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

- implementar algoritmos sencillos para la resolución de ecuaciones diferenciales y para el análisis estadístico exploratorio de datos,
- manejar la sintaxis básica de dos lenguajes de programación modernos de computación numérica: uno de alto nivel y otro de bajo nivel,

• desarrollar un esquema sencillo para obtener resultados computacionales reproducibles.

IV Contenido por semanas

Semana 1. Presentación del curso. Binder. Repaso Unix. Repaso Python.

- Temas: Presentación del curso. Binder. Comandos básicos Unix. Sintaxis básica de Python.
- Lecturas preparatorias: Los siguientes videos de Herramientas Computacionales
 - Introducción a Unix: primera parte
 - Introducción a Unix: segunda parte
 - Introducción a Python: primera parte
 - Python: listas y strings.
 - Intruducción a Python: segunda parte

Semana 2. Repaso Python.

- Temas: Funciones de Python. Numpy y Matplotlib.
- Lecturas preparatorias: Los siguientes videos de Herramientas Computacionales
 - Python: Funciones, tipos de variables y recursividad.
 - Numpy con IPython
 - import matplotlib as plt

Semana 3

- Temas: Conceptos básicos de probabilidad y estadística. Procesos aleatorios.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 5 (Monte Carlo Simulations) del libro de Landau.

Semana 4

- Temas: Métodos de Monte Carlo y Estimación bayesiana de parámetros.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 1 (The Basics) del libro de Sivia&Skilling. Capítulo 1 (Monte Carlo Methods) del libro de Krauth.

Semana 5

- Temas: Integración.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 6 (Integration) del libro de Landau.

Semana 6

- Temas: Derivadas. Raíces de ecuaciones.
- Lecturas preparatorias: Capítulos 7.I (Numerical Differentiation) y 7.II (Trial-and-Error Searching) del libro de Landau.

Semana 7

- Temas: Solución de sistemas de ecuaciones lineales. Ajustes por mínimos cuadrados.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 8 (Matrix Equation Solutions) del libro de Landau. Capítulo 1 (Fitting Functions to data) del libro de Hutchinson.

Semana 8

- Temas: Autovalores y autovectores. Análisis de Componentes Principales.
- Lecturas preparatorias: Secciones 6.3.1 (Principal Component Regression) y 10.2 (Principal Component Analysis) del libro ISL.

Semana 9

- Temas: Transformadas de Fourier. Señales y Filtros.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 10 (Fourier Analysis) del libro de Landau.

Semana 10

- Temas: Git. Github. Unit Tests.
- Videos de la serie Version Control with Git y Python Testing en Software Carpentry.

Semana 11

- Temas: C++. Introducción, sintaxis, compilar/ejecutar, variables, ciclos.
- Lecturas preparatorias: C++ Tutorial

Semana 12

- Temas: C++. If/while, Funciones, arreglos, Pointers, input/output. Makefiles
- Lecturas preparatorias: C++ Tutorial. Videos de Sofware Carpentry sobre Makefiles.

Semana 13

- Temas: Ecuaciones diferenciales ordinarias.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 2 del libro de Hutchinson. Capítulo 9 (Ordinary Differential Equations) del libro de Landau.

Semana 14

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales (Ecuación de Difusión).
- Lecturas preparatorias: Capítulo 4 (PDEs) del libro de Hutchinson. Capítulo 5 (Diffusion) del libro de Hutchinson. Capítulo 17 (PDEs) del libro de Landau.

Semana 15

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales (Ecuación de Poisson).
- Lecturas preparatorias: Capítulo 6 (Elliptic problems) del libro de Hutchinson.

Semana 16

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales (Ecuación de Onda).
- Lecturas preparatorias: Capítulo 18 (PDEs) del libro de Landau.

V Metodología

Las habilidades computacionales se desarrollan trabajando activamente. Por esto en las sesiones magistrales, luego de presentar un resumen de los conceptos teóricos, se hará énfasis en la práctica y experimentación. Para que esto funcione es necesario que los estudiantes estudien el tema correspondiente antes de cada clase siguiendo las lecturas preparatorias recomendadas. En el Laboratorio de Métodos Computationales habrá más tiempo para practicar lo visto en la clase magistral, hacer ejercicios y aclarar dudas.

La Magistral y el Laboratorio cuentan con repositorios en GitHub:

https://github.com/ComputoCienciasUniandes/FISI2028-201920.

https://github.com/ComputoCienciasUniandes/FISI2029-201920.

VI Criterios de evaluación

La Magistral y el Laboratorio se califican por separado. Las componentes que reciben calificación en la Magistral (en paréntesis su contribución a la nota definitiva) son las siguientes:

- Asistencia (10%). Cada asistencia a clase cuenta como una nota de 5.0 y una falta como 0.0. El promedio de esas notas será la nota de asistencia. Si hay seis o más fallas no justificadas durante todo el semestre esta nota es cero (0.0).
- Ejercicios (6 % cada uno). En cada clase hay un ejercicio para entregar. Cada ejercicio tiene dos partes. La primera se publica al menos un día antes de la clase y debe resolverse por fuera de la magistral. La segunda se publica y se resuelve durante la magistral. Durante el semestre el profesor eligirá a su discreción diez (10) de estos ejercicios para ser calificados.
- Examen Final (30%). Tendrá una componente escrita y otra de programación.

Las componentes que reciben calificación en el Laboratorio son las siguientes:

- Asistencia (30 %) Similar a la Magistral. Si hay **tres** o más fallas no justificadas durante todo el semestre esta nota es cero (0.0).
- Ejercicios (70%). En cada clase hay un ejercicio para entregar. Se desarrollan y entregan en clase. Durante el semestre el profesor eligirá a su discreción cinco (5) de estos ejercicios para ser calificados. El promedio de esas notas será la nota de ejercicios. Si se dejaron de entregar **tres** o más ejercicios (sin justificación) durante todo el semestre esta nota es cero (0.0).

De acuerdo a la nota definiva en el Laboratorio habrá **un bono** en la nota definitiva de la Magistral. Siendo x la nota de Laboratorio, el bono b se calcula así: $4,0 < x \le 4,4 \to b = 0,1$; $4,4 < x \le 4,8 \to b = 0,2$; $4,8 < x \le 5,0 \to b = 0,3$.

Todos los exámenes y ejercicios son **individuales**. Si en las entregas se detecta que el trabajo no fue individual (esto incluye colaboración con personas no inscritas en el curso, i.e. a través de "monitorías") se llevará el caso a comité disciplinario y la nota del curso queda como Pendiente Disciplinario hasta que el comité tome alguna decisión.

Todas las entregas de talleres y ejercicios se harán a través de SICUA. No se aceptará ninguna tarea por fuera de esa plataforma, a menos que ocurra un una falla en los servidores de SICUA que afecte a todos los estudiantes del curso.

VII Bibliografía

Bibliografía principal:

- A survey of Computational Physics Enlarged Python Book . R. H. Landau, M. J. Páez, C. C. Bordeianu. WILEY. 2012. https://psrc.aapt.org/items/detail.cfm?ID=11578
- A Student's Guide to Numerical Methods. I. H. Hutchinson. Cambdrige, 2015.
- Data Analysis: A Bayesian Tutorial. D. S. Sivia, J. Skilling. Second Edition, Oxford Science Publications. 2006.
- Software Carpentry: Python Testing http://katyhuff.github.io/python-testing/
- Statistical Mechanics: Algorithms and Computations. W. Krauth, Oxford Univ. Press.
- An Introduction to Statistical Learning. G. James, D. Witten, T. Hastie, R. Tibshirani, Springer. http://www-bcf.usc.edu/~gareth/ISL/
- C++ programming for the absolute beginner. M. Lee & D. Henkemans, Second Edition, Cengage Learning, 2009.
- The C programming language. B. Kernighan & D. Ritchie, Second Edition, Prentice Hall.
- Videos del curso Herramientas Computacionales que muestran los fundamentos de Unix y Python https://www.youtube.com/playlist?list=PLHQtzvthdVM_MGC9dPFKe4hPAwBd_7RJ3
- Software Carpentry: http://software-carpentry.org/
- C++ Tutorial: https://www.tutorialspoint.com/cplusplus/

Bibliografía secundaria:

- Elements of Scientific Computing Tveito A., Langtangen H.P., Nielsen B.F., Cai X. Spinger. 2010.
- Introduction to Computation and Programming Using Python, Guttag, J. V. The MIT Press. 2013.
- http://xkcd.com/