

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 Distribuciones de Probabilidad
- Lecturas preparatorias: Capítulo 1 (The Basics) del libro de Sivia&Skilling. Capítulo 1 (Monte Carlo Methods) del libro de Krauth.

Semana 5

- Temas: Estimación bayesiana de parámetros.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 2 (Parameter Estimation I) y Capítulo 3 (Parameter Estimation II) del libro de Sivia&Skilling.

Semana 6

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

Semana 7

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

Semana 8

- 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 9

■ 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 10

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

Semana 11

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

Semana 12

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

Semana 13

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

Semana 14

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

Semana 15

- 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 16

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales (Ecuación de Poisson, Ecuación de Onda).
- Lecturas preparatorias: Capítulo 6 (Elliptic problems) del libro de Hutchinson. 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: $4,0 < x \le 4,4 \to b = 0,1$; $4,4 < x \le 4,8 \to b = 0,2$; $4,8 < x < 5,0 \to b = 0,3$.

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/