

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: 201910

HORARIO (MAGISTRAL - SECCIÓN 1): Ma y Ju, 6:30 a 7:50. HORARIO (MAGISTRAL - SECCIÓN 2): Ma y Vie, 17:00 a 18:20. HORARIO (LABORATORIO - SECCIÓN 1): Ma 15:30 - 16:50 HORARIO (LABORATORIO - SECCIÓN 2): Mie 14:00 - 15:20

Nombre profesor magistral (Sección 1): Jaime E. Forero Romero

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

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

Nombre profesor magistral (Sección 2): Veronica Arias Callejas

CORREO ELECTRÓNICO: v.arias@uniandes.edu.co

HORARIO DE ATENCIÓN: con cita previa.

Nombre Profesor(a) complementario(a):

Correo electrónico:

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, no suficientes, para poder 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. 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
 - Python: Funciones, tipos de variables y recursividad.
 - Numpy con IPython
 - import matplotlib as plt

Semana 2

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

Semana 3

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

Semana 4

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

Semana 5

- Temas: Solución de sistemas de ecuaciones lineales.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 8 (Matrix Equation Solutions) del libro de Landau.

Semana 6

- Temas: Autovalores y autovectores. Principal Component Analysis.
- Lecturas preparatorias: Secciones 6.3.1 (Principal Component Regression) y 10.2 (Principal Component Analysis) del libro ISL.
- Talleres: Publicación Taller #1.

Semana 7

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

Semana 8

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

Semana 9

■ Temas: C++. If/while, Funciones, arreglos, Pointers, input/output

■ Lecturas preparatorias: C++ Tutorial

Semana 10

- Temas: Ecuaciones diferenciales ordinarias.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 9 (ODEs) del libro de Landau.
- Talleres: Entrega Taller #1.

Semana 11

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 17 (PDEs) del libro de Landau.

Semana 12

- Temas: Ecuaciones diferenciales parciales.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 17 (PDEs) del libro de Landau.
- Talleres: Publicación Taller #2

Semana 13 (Semana de trabajo individual)

Semana 14

- Temas: Conceptos básicos de probabilidad y estadística. Procesos aleatorios.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 1 (The Basics) del libro de Sivia&Skilling.

Semana 15

- Temas: Métodos de Monte Carlo.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 1 (Monte Carlo Methods) del libro de Krauth.
- Talleres:

Semana 16

- Temas: Estimación bayesiana de parámetros.
- Lecturas preparatorias: Capítulo 1 (Monte Carlo Methods) del libro de Krauth.
- Talleres: Entrega Taller #2

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/FISI2028-201910.

https://github.com/ComputoCienciasUniandes/FISI2029-201910.

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 (20%). 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 (30%). En cada clase hay un ejercicio para entregar. Cada ejercicio tiene dos partes. La primera se publica al menos un día y debe resolverse antes de llegar a clase. La segunda se publica y debe resolverse durante la clase. Durante el semestre el profesor elijirá a su discreción seis (6) de estos ejercicios para ser calificados. El promedio de esas notas será la nota de ejercicios. Si se dejaron de entregar seis o más ejercicios (sin justificación) durante todo el semestre esta nota es (0.0).

- Talleres (30 %). Habrá dos talleres para resolver por fuera de clase. El promedio de esas calificaciones será la nota de talleres.
- Examen Final (20%). 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 elijirá 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, talleres 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:

- Software Carpentry: Python Testing http://katyhuff.github.io/python-testing/ 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
- Data Analysis: A Bayesian Tutorial. D. S. Sivia, J. Skilling. Second Edition, Oxford Science Publications. 2006.
- 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/