

## INTRODUCCIÓN A LA CIENCIA DE DATOS

NOMBRE DEL CURSO: Introducción a la Ciencia de Datos

PRERREQUISITO: FISI 2028 (Métodos Computacionales)

CRÉDITOS: 3 créditos pregrado. 4 créditos posgrado.

CÓDIGO DEL CURSO: FISI 3915 - FISI 4915

UNIDAD ACADÉMICA: Departamento de Física

PERIODO ACADÉMICO: 202010

HORARIO: Mi-Vi, 9:30AM-10:50AM

---

NOMBRE PROFESOR MAGISTRAL: Jaime Ernesto Forero Romero

CORREO ELECTRÓNICO: [je.forero@uniandes.edu.co](mailto:je.forero@uniandes.edu.co)

HORARIO Y LUGAR DE ATENCIÓN: Lunes 15:00 a 16:00, Oficina Ip208.

---

### I Introducción

La ciencia de datos (Data Science) se encuentra hoy en día en todas las áreas técnicas y científicas, dentro y afuera del ámbito académico. Esto se debe en gran parte a que la capacidad de procesar grandes cantidades de datos en computadoras de alto rendimiento ha disminuido en costo monetario y en complejidad.

El curso de *Introducción a la Ciencia de Datos* presenta estas posibilidades computacionales a estudiantes de diferentes disciplinas científicas. Para esto se propone profundizar sus conocimientos en dos áreas: métodos de descripción estadística de datos y la implementación de algoritmos para extraer patrones presentes en diferentes tipos de datos.

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

### II Objetivos

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

- reducir la complejidad de conjuntos de datos,
- clasificar conjuntos de datos.

### III Competencias a desarrollar

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

- describir y clasificar datos con modelos lineales,
- aplicar algoritmos de reducción de dimensionalidad de datos,
- aplicar algoritmos para clasificación de datos.

### IV Contenido por semanas

#### Semana 1.

Presentación del curso. Ajustes polinomiales.

#### Semana 2.

Modelos lineales para regresión.

**Semana 3**

Estimación de parámetros Bayesiana.

**Semana 4**

Ajuste de curvas Bayesiano.

**Semana 5**

Autovalores y Autovectores.

**Semana 6**

Análisis de Componentes Principales.

**Semana 7**

Modelos lineales para clasificación.

**Semana 8**

Support Vector Machines.

**Semana 9**

Árboles de decisión y bosques aleatorios.

**Semana 10**

K-means clustering. t-SNE.

**Semana 11**

(UMAP) Uniform Manifold Approximation and Projection.

**Semana 12**

Redes Neuronales.

**Semana 13**

Regularización en redes neuronales.

**Semana 14**

Redes Neuronales Convolucionales.

**Semana 15**

Autoencoders.

**Semana 16**

Generative adversarial networks.

## V Metodología

En las sesiones magistrales, luego de presentar un resumen de los conceptos teóricos, se hará énfasis en la práctica computacional. Para que esto funcione es necesario que los estudiantes estudien el tema correspondiente **antes de cada clase** siguiendo las lecturas preparatorias recomendadas por SICUA.

## VI Criterios de evaluación

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 (20 % 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 elegirá a su discreción cuatro (4) de estos ejercicios para ser calificados.

## VII Bibliografia

Bibliografia principal:

- *Pattern Recognition and Machine Learning*. C. M. Bishop, Springer, 2006.
- *The Data Science Manual*. S. S. Skienna, Springer, 2017.
- *Deep Learning*, I. Goodfellow, Y. Bengio A. Courville, MIT Press 2016
- *A Comprehensive Guide to Machine Learning*, S. Nasiriany, G. Thomas, W. Wang, A. Yang, Berkeley, 2019
- *Python Data Science Handbook*. J. VanderPlas, O'Reilly, 2016.
- *An Introduction to Statistical Learning with Applications in R*, G. James, D. Witten, T. Hastie, R. Tibshirani, Springer, 2015
- *A Student's Guide to Numerical Methods*. I. H. Hutchinson. Cambridge, 2015
- *Data Analysis: A Bayesian Tutorial*. D. S. Sivia, J. Skilling. Second Edition, Oxford Science Publications. 2006