# Seminario de Aplicaciones Actuariales Seminario de Estadística I Aplicaciones de Ciencia de Datos con Python

El objetivo de este curso es preparar a los alumnos con las herramientas prácticas básicas para realizar un análisis de Ciencia de Datos utilizando el software Python. En particular, se utilizarán las bibliotecas Keras, Scikit-learn y TensorFlow para el desarrollo de los proyectos.

Profesor: Dr. Arrigo Coen Coria

El temario es el siguiente el cual está dividido en 5 módulos:

## 1. Aspectos generales de Python para Ciencia de Datos

- 1.1. Jupyter Notebook
- 1.2. Las herramientas Git y GitHub
- 1.3. Aritmética y variables
- 1.4. Condicionales y control de flujo
- 1.5. Funciones
- 1.6. El modelo CRISP-DM para realizar un proyecto

### 2. Algoritmos de regresión

- 2.1. Definición y conceptos generales
- 2.2. Regresión lineal simple
- 2.3. Regresión lineal múltiple
- 2.4. Modelos lineales regularizados (Ridge & LASSO Regresssion)
- 2.5. Regresión polinómica
- 2.6. Algoritmo de Descenso por gradiente
- 2.7. Curvas de aprendizaje

#### 3. Algoritmos de clasificación

- 3.1. Definición y conceptos generales
- 3.2. Medidas de precisión v error
- 3.3. K-Nearest Neighbors (KNN)
- 3.4. Support Vector Machines (SVM)
- 3.5. Regresión logística
- 3.6. Curva ROC
- 3.7. Análisis del error
- 3.8. Generalizaciones de algoritmos de clasificación
- 3.9. Múltiples clasificadores

#### 4. Árboles de decisión

- 4.1. Definición y conceptos generales
- 4.2. Generación de árboles de decisión para regresión y clasificación
- 4.3. Algoritmo CART
- 4.4. Estrategias de podado y cultivo de árboles
- 4.5. Hiperparámetros de árboles

- 4.6. Bosques aleatorios
- 4.7. Algoritmo ADA

#### 5. Redes Neuronales

- 5.1. Perceptron
- 5.2. Funciones de activación
- 5.3. Profundidad de redes y algoritmo Backpropagation
- 5.4. Entrenamiento y ajuste de redes
- 5.5. Algoritmos de aceleramiento de redes

#### Evaluación

El curso será evaluado de la siguiente manera:

- 75% Proyectos por módulo: Para cada uno de los cinco módulos habrá una tarea correspondiente.
- 25% Proyecto final: El proyecto final es el análisis de un conjunto de datos utilizando las técnicas de Ciencia de Datos adecuadas para su análisis. Este proyecto consta de un trabajo escrito y una exposición oral del mismo.

#### Calendario

- Módulo 1: 30 ago 3 sept
- Módulo 2: 6 sept 24 sept
- Módulo 3: 27 sept 15 oct
- Módulo 4: 18 oct 12 nov
- Módulo 5: 15 nov 26 nov

# Bibliografía

- Géron, A. (n.d.). Hands-on machine learning with Scikit-Learn and TensorFlow: concepts, tools, and techniques to build intelligent systems.
- Harrington, P. (2012). *Machine learning in action*. Manning Publications Co.
- Hastie, T., Tibshirani, R., & Friedman, J. (2009). Elements of Statistical Learning 2nd ed. *Elements*, *27*(2), 745. <a href="https://doi.org/10.1007/978-0-387-84858-7">https://doi.org/10.1007/978-0-387-84858-7</a>
- Mohri, M., Rostamizadeh, A., & Talwalkar, A. (2012). Foundations of machine learning. MIT Press.
- Müller, A. C., & Guido, S. (n.d.). Introduction to machine learning with Python:
  a guide for data scientists.
- Shalev-Shwartz, S., & Ben-David, S. (n.d.). Understanding machine learning: from theory to algorithms.
- VanderPlas, J. (2016). Python Data Science Handbook: ESSENTIAL TOOLS FOR WORKING WITH DATA. O'Reilly. Retrieved from <a href="http://shop.oreilly.com/product/0636920034919.do%0Ahttps://jakevdp.github.io/PythonDataScienceHandbook/05.01-what-is-machine-learning.html">http://shop.oreilly.com/product/0636920034919.do%0Ahttps://jakevdp.github.io/PythonDataScienceHandbook/05.01-what-is-machine-learning.html</a>
- Cook, D. and Swayne, D.F. (2007). Interactive and Dynamic Graphics for Data Analysis With R and GGobi
- Efron, B., Hastie, T. (2016). Computer Age Statistical Inference. Algorithms, Evidence and Data Science. Cambridge University Press.

- Hastie, T., Tibshirani, R., Friedman, J. (2009). The Elements of Statistical Learning. Data Mining, Inference, and Prediction, 2nd ed., Springer. TEXTO a seguir en el curso y disponible en Springer a trav és de la UNAM
- Hastie, T., Tibshirani, R., Wainwright, M. (2015). Statistical Learning with Sparsity. The lasso and generalizations. Chapman and Hall.
- Højsgaard, S., Edwards, D., Lauritzen, S.L. (2012). Graphical Models with R.
  Springer. Disponible en Springer a través de la UNAM
- James, G., Witten, D., Hastie, T., Tibshirani, R. (2013). An introduction to Statistical Learning. With applications in R, Springer. TEXTO a seguir en el laboratorio del curso y disponible en Springer a trav és de la UNAM
- Kuhn, M, Johnson, K. (2013). Applied Predictive Modelling. Disponible en Springer a través de la UNAM
- Ripley, B.D. (1996). Pattern Recognition and Neural Networks. Cambridge University Press.
- Scutari, M and Denis, J-B. (2015). Bayesian networks. With examples in R. Chapman and Hall.
- Venables, W.N. and Ripley, B.D. (2002). Modern Applied Statistics with S. Springer- Verlag.