

PROGRAMA ACADÉMICO

Módulo	Fundamentos Data Science
Descripción	El módulo Fundamentos de Data Science entrega los elementos fundacionales de la ciencia de datos en cuanto a habilidades de programación y modelación estadística. A lo largo del curso el alumno aprenderá a manipular datos y solicitar información mediante Python y las principales librerías asociadas al trabajo como pandas, numpy, scipy, matplotlib, statsmodels y scikit-learn. También serán expuestos a las dos principales tradiciones analíticas que dominan el rol de los científicos de datos, la econometría y el aprendizaje de máquinas (machine learning) entregando la base teórica y las competencias necesarias para generar aproximaciones a la información disponible, acorde a los requerimientos de la industria.
Competencias Generales	 Conocer los elementos fundacionales del análisis estadístico y de la programación orientada a la estadística. Aplicar métodos estadísticos para extraer información descriptiva y generar inferencias con datos limitados. Adquirir capacidades analíticas básicas desde la econometría y machine learning. Utilizar Jupyter Notebook para generar reportes y visualizaciones sobre datasets.



ALCANCE

Unidad	Descripción	Competencias
Estadística Univariada y Control de Flujo	Generar mediciones descriptivas de una base de datos (media, moda, mediana, desviación estándar) e implementar control de flujo para estructuras de datos de Pandas.	 Conocer los principales modos de trabajo con Jupyter Notebook. Utilizar las estructuras de datos de pd.Series y pd.DataFrame. Analizar datos de forma univariada con pandas. Utilizar control flujos para obtener medidas estadísticas.
Probabilidades y Funciones	Generar mediciones de probabilidad para analizar la frecuencia de ocurrencia de un fenómeno específico mediante Python. Implementar funciones en el contexto de las librerías pandas y numpy.	 Utilizar funciones para reutilizar código. (Principio D.R.Y) Convertir una fórmula matemática a una función en Python. Construir y utilizar funciones orientadas al análisis de datos. Optimizar funciones reemplazandolas por funciones vectorizadas. Utilizar conceptos básicos de probabilidad. Generar segmentaciones de un pd.DataFrame en base a indexación y selección.
Variables Aleatorias y Gráficos	Bases teóricas para entender cómo podemos aproximarnos a fenómenos empíricos mediante leyes matemáticas, así como aprender a graficar utilizando la librería matplotlib.	 Hacer uso de métodos de pandas para segmentar columnas y filas. Hacer uso de los métodos iterrows e iteritems para implementar loops en pandas. Implementar enumerate en loops. Conocer las convenciones y principios rectores de la visualización de gráficos. Conocer las principales convenciones en la visualización de resultados en histogramas, gráficos de punto y



		 barras. Generar simulaciones de la distribución normal. Conocer las principales aplicaciones de las distribuciones. Calcular e interpretar puntajes z. Describir la Ley de los Grandes Números y Teorema del Límite Central y su importancia en la inferencia estadística.
Hipótesis y Correlación	Formular y poner a prueba hipótesis desde el marco analítico frecuentista, así como analizar la relaciones existentes entre dos variables mediante los diagramas de dispersión y la correlación.	 Conocer las funcionalidades avanzadas de gráficos estáticos mediante seaborn. Aprender a segmentar datos y los principales criterios de estratificación. Conocer los principales criterios de transformación de variables. Aplicar funciones a columnas de datos mediante ufuncs, map-reduce-filter. Entender e interpretar la correlación a partir de diagramas de dispersión. Entender el marco inferencial frecuentista de las hipótesis. Conocer la distribución t de Student y su aplicación. Aplicar pruebas de hipótesis simples en el contexto de la inferencia.
Regresión	Conocimientos teóricos y prácticos sobre la regresión desde la econometría y el machine learning, comprendiendo la terminología y los principales pasos en el flujo de trabajo de	 Reconocer la terminología asociada a la modelación estadística. Conocer la regresión lineal y sus fundamentos. Interpretar los parámetros estimados en la regresión. Conocer y ser capaz de interpretar estadísticos de bondad de ajuste y



	machine learning.	coeficientes. Reconocer los supuestos en los que la regresión tiene sustento teórico. Implementar un modelo de regresión con statsmodels. Utilizar transformaciones simples en las variables independientes. Implementar un modelo predictivo con scikit-learn.
Clasificación	Conocer los modelos de clasificación (desde la econometría y el machine learning), comprender en qué situaciones se pueden implementar sus soluciones y conocer los métodos de validación cruzada.	 Conocer la regresión logística y sus fundamentos. Conocer y ser capaz de interpretar estadísticos de bondad de ajuste y coeficientes. Reconocer los supuestos en que tiene sustento teórico. Implementar un modelo de regresión con statsmodels. Implementar un modelo predictivo con scikit-learn. Conocer los conceptos de validación cruzada y medidas de desempeño.
Dimensionalidad y Agrupación	introducción en la problemática asociada cuando se tienen más atributos que observaciones, y entregar soluciones orientadas a la resolución y disminución de dimensiones.	 Entender el problema de la "maldición de la dimensionalidad" y sus implicancias para el modelo. Conocer la aproximación psicométrica del Principal Component Analysis y el Análisis Factorial. Implementar algoritmos de reducción de dimensiones (Principal Components Analysis) y de reconocimiento de estructuras latentes (Análisis Factorial) con scikit-learn. Utilizar técnicas para identificar patrones de datos perdidos.



		 Implementar algoritmos de agrupación (k-Means).
Modelos Generalizados	Marco analítico de los modelos lineales generalizados, mediante el cual pueden aproximarse a distintos problemas cuando el vector objetivo no sigue una distribución normal.	 Conocer los componentes del marco analítico de los Modelos Lineales Generalizados (Componentes estocásticos, sistemáticos y funciones de enlace). Conocer el método de estimación por Máxima Verosimilitud con el que se estiman los Modelos Lineales Generalizados. Identificar la correcta implementación de los modelos en base a la naturaleza del problema. Implementar modelos mediante la librería statsmodels acorde a la naturaleza del problema. Interpretar las estimaciones de manera correcta tomando en cuenta las funciones de enlace asociadas a cada modelo.



REQUERIMIENTOS

Recursos de	Características notebook*	
Información**	Sistema Operativo: Linux o Mac	
	Procesador: Intel Core i3	
	RAM: 8GB, 128 Disco SSD	
	Plataformas y Software	
	• LMS	
	Jupyter Notebook	
	iPython Kernel	
	Anaconda	
	* El notobook on nor quanto de todos los norticimentos; decento ayudento y alumno	

^{*} El notebook es por cuenta de todos los participantes: docente, ayudante y alumnos.

^{**} Programas open source, por lo que el estudiante no necesita incurrir en gastos de licencias.