Planeación General del Curso

Machine Learning Universidad Iberoamericana Ciudad de México Programa: Actuaría Semestre ideal: Séptimo semestre Conocimientos esenciales: Cálculo de varias variables, optimización no lineal, álgebra, álgebra lineal, probabilidad, programación estructurada (Python). Profesor: Luis Norberto Zuñiga Morales Grupo: B

Fines de aprendizaje:

- 1. Proveer al estudiante de un primer acercamiento teórico y práctico al campo del Machine Learning (aprendizaje automático).
- 2. Analizar y comprender distintos modelos de aprendizaje supervisado y no supervisado, su implementación, ventajas y desventajas.
- 3. Introducir al estudiante en el ciclo de entrenamiento de modelos de aprendizaje automático.
- 4. Introducir distintas herramientas de cómputo para la implementación de distintos modelos en Python 3.

Objetivo: Analizar las tendencias y paradigmas del aprendizaje automático, contemplando el fundamento matemático y desarrollo de distintos modelos para su implementación en diversos proyectos de ciencia de datos.

Semanas: 17 Clases: 34 Horas: 2 Total de horas: 68

Temario

- Introducción al Machine Learning
 - a. ¿Qué es el Machine Learning?
 - b. Componentes del aprendizaje
 - c. Tipos de aprendizaje
- 2. Primeros modelos de aprendizaje
 - a. Regresión lineal simple
 - b. Gradiente descendiente
 - c. Evaluación de modelos de regresión
 - d. Regresión lineal multivariable
 - e. Regresión logística
 - f. Evaluación de modelos de clasificación
 - g. Regularización de modelos de aprendizaje
- 3. Modelos de aprendizaje supervisado
 - a. K Vecinos Más Cercanos

- b. Redes Neuronales
 - i. Neurona de McCulloch-Pitts
 - ii. Perceptrón de Rosenblatt
 - iii. Perceptrón Multicapa
 - iv. Entrenamiento de redes neuronales: Backpropagation
 - v. Implementación de redes neuronales con Keras
 - vi. Consideraciones prácticas durante el entrenamiento
- c. Entrenamiento de Modelos de Machine Learning
- 4. Modelos de aprendizaje no supervisado
 - a. Clústering
 - b. K-Means
 - c. Análisis de componentes principales y reducción de dimensionalidad
- 5. Teoría sobre Machine Learning
 - a. Factibilidad de aprender de datos
 - b. Medidas de error
 - c. Teoría de la generalización
 - d. Límite de la generalización
 - e. Intercambio entre generalización y aproximación

Actividades Propuestas

- Presentación de los temas contemplados en el curso por parte del profesor. Los archivos de las presentaciones se diseñan con la finalidad de que sirvan como una síntesis de lo más importante del tema y que el estudiante las complemente con sus notas.
- Prácticas de laboratorio de cómputo mediante Google Colab (Python 3) para la implementación de los métodos de aprendizaje automático vistos en clase y/o mostrar diversos detalles técnicos de los modelos.
- 3. Lecturas de artículos científicos relativos a aplicaciones, paradigmas y filosofía sobre el Machine Learning. Dichas lecturas pueden ser útiles como una introducción o punto de partida para ejemplificar el objetivo de las prácticas de laboratorio y para entender el panorama actual del Machine Learning como una disciplina en la academia y/o la industria.
- 4. **Evaluaciones** para examinar el proceso de aprendizaje del estudiante en la materia. En total son tres evaluaciones: dos escritas y un proyecto final.

Fechas Importantes

- Primer examen: 20 de marzo de 2024.
- Segundo examen: 22 de abril de 2024.
- Proyecto final: hasta el 6 de mayo de 2024.
- Entrega de tareas: hasta el 6 de mayo de 2024.
- Entrega de calificaciones: 8 de mayo de 2024.
- Fin de clases: 11 de mayo de 2024 (8 de mayo).

Bibliografía Sugerida

- 1. Abu-Mostafa, Y. S., Magdon-Ismail, M., & Lin, H.-T. (2012). *Learning from Data: A Short Course*. AMLBook.com.
- Calin, O. (2020). Deep Learning Architectures: A Mathematical Approach. Springer International Publishing.
- 3. Courville, A., Bengio, Y., & Goodfellow, I. (2016). Deep Learning. MIT Press.
- 4. Dixon, M. F., Halperin, I., & Bilokon, P. (2020). *Machine Learning in Finance: From Theory to Practice*. Springer International Publishing.
- 5. Géron, A. (2019). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras, and TensorFlow (2nd ed.). O'Reilly Media, Inc.
- 6. Hastie, T., Tibshirani, R., & Friedman, J. H. (2009). *The Elements of Statistical Learning: Data Mining, Inference, and Prediction*. Springer.
- 7. Lopez de Prado, M. (2018). Advances in Financial Machine Learning. Wiley.
- 8. Müller, A. C., & Guido, S. (2016). *Introduction to Machine Learning with Python: A Guide for Data Scientists*. O'Reilly Media, Inc.

Instrumentos de Evaluación

Instrumento	Porcentaje
Tareas, actividades y prácticas de cómputo	40%
Evaluación 1 (Examen)	20%
Evaluación 2 (Examen)	20%
Evaluación 3 (Proyecto Final)	20%
Total	100%

Cronograma

Módulo	Fecha	Tema	Actividad
			Presentación del Curso
	08/01/24	Bienvenida	Syllabus
			Preguntas sobre el curso
Introducción al curso			¿Qué es el Machine Learning?
	10/01/24	Introducción al	Componentes del aprendizaje
	10/01/24	Machine Learning	Tipos de aprendizaje
			Tarea 1: Intro a Machine Learning
			ldea del aprendizaje supervisado
			Presentación del modelo de regresión lineal
	15/01/24		Función de costo
		Regresión lineal	Estimación de parámetros del modelo
		simple	Gradiente Descendiente
			Tarea 2: Regresión lineal simple
	17/01/24		Práctica 1: Modelo de regresión lineal con gradiente descendiente y métricas de evaluación
			Presentación del modelo
Aprendizaje Supervisado	22/01/24		Gradiente Descendiente en varias variables
Supervisado		Regresión lineal	Estimación de parámetros del modelo
		multivariable	Tarea 3: Regresión lineal múltiple
	24/01/24		Práctica 2: Implementación del modelo de regresión lineal multivariable
			Problema de Clasificación
			Presentación del modelo de regresión logística
	29/01/24	Regresión Logística	Función de costo logarítmica
		Logiotica	Función de decisión
			Estimación de parámetros del modelo

		Tarea 4: Regresión Logística
31/01/24		Práctica 3: Regresión logística en Scikit-learn y evaluación de modelos de clasificación
05/02/24		No hay clase
		ldea básica de la regularización
		Regularización en Regresión Lineal
		Regularización en Regresión Logística
		Tarea 5: Regularización
07/02/24	Regularización	Métricas de evaluación para problemas de clasificación y regresión
		Actividad: Cálculo de métricas de clasificación
		Tarea 6: Métricas de evaluación
12/02/24		Práctica 4: Efectos de la regularización en modelos de regresión polinomial
		Presentación del Problema y derivación del modelo
14/02/24	K Vecinos más cercanos	Actividad: Lectura de sitio web y derivación del modelo de KNN para regresión
		Tarea 7: KNN
		Práctica 5: kNN para predecir la edad de los abulones
		Historia de las Redes Neuronales
19/02/24		Neurona de McCulloch-Pitts
19/02/24		Perceptrón Multicapa
		Tarea 8: XNOR en RRNN
04/00/04	Redes Neuronales	Entrenamiento de redes neuronales: algoritmo de backpropagation
21/02/24		Tarea 9: Traducir y copiar a mano el blog sobre backpropagation
		Entrenamiento práctico de redes neuronales
26/02/24		

			Práctica 6: Implementación de redes neuronales con Keras
	28/02/24		Problemas durante el entrenamiento de redes neuronales
	20/02/24		Actividad: Infografía sobre redes neuronales
			Evaluación de Algoritmos
	04/03/24		Validación Cruzada
			Bias vs Variance
	06/03/24	Entrenamiento de	Lectura de artículo "Ten simple rules for reporting machine learning methods implementation and evaluation on biomedical data"
	06/03/24	modelos de Machine Learning	Actividad: Leer un artículo de aplicación de ML e identificar los puntos mencionados en el artículo anterior.
	11/03/24		Práctica 7: Precio del Dogecoin
	13/03/24		Práctica 8: Entrenamiento desequilibrado con el conjunto de datos Haberman
	18/03/24		No hay clase
Evaluación	20/03/24		Primera evaluación
		Clustering	Clustering
	01/04/24		Idea del aprendizaje no supervisado
	01/01/21		Idea básica de K-Means
Aprendizaje No		K-Means	Tarea 10: Complejidad de K-Means
Supervisado	03/04/24		Práctica 9: Implementación de K-Means
	08/04/24	Reducción de	Análisis de Componentes Principales
	10/04/24	Dimensionalidad	Práctica 10: Implementación de PCA
Teoría sobre Machine Learning	15/04/24	Factibilidad del aprendizaje	Diseño de modelos y aprender de datos
			¿Es factible aprender de los datos?
			Error y ruido

	17/04/24		Teoría de la generalización
	17/04/24	prueba	Límite de la generalización
	17/04/24		Intercambio entre generalización y aproximación
Evaluación	22/04/24	Segunda evaluación	
	24/04/24	Asesorías para el proyecto final	
Asesorías 29/04/24		Asesorías para el proyecto final	
	01/05/24	No hay clase	
Entrega de Calificaciones	06/05/24	Entrega de materiales para su evaluación	
	08/05/24	Entrega y corrección de calificaciones	
Fin del curso			