Machine Learning para Docentes

El contenido se enfoca en los **prerrequisitos esenciales** para abordar, en futuras sesiones, temas más avanzados como **Redes Neurales de Aprendizaje Profundo (DNN)** y **Visión Computacional**. La capacitación se estructura en dos componentes clave para asegurar un aprendizaje integral: **teoría y práctica**.

Contenido

A continuación, se presenta la lista de temas propuestos y el número de horas asignadas para el desarrollo del curso, conforme a las conversaciones previas.

Aula	Tema
1	Python. Análisis de Componentes Principales.
2	Python. Regresión y selección de modelos.
3	Aprendizaje no supervisado: Agrupamiento k -means, Agrupamiento jerárquico $dendrograma$.
4	Aprendizaje supervisado: Discriminantes lineales, Máquinas de Vectores de Soporte.
5	Árboles de Clasificación y Bosques Aleatorios
6	Redes neuronales artificiales
7	Aprendizaje profundo. Capas convolucionales y capas recurrentes
8	Transformers

1: Reducción de Dimensionalidad

- Descomposición en Valores Singulares (SVD): Es una de las factorizaciones de matrices más importantes. Se utiliza para obtener aproximaciones de bajo rango y para el cálculo de pseudoinversas.
- Análisis de Componentes Principales (PCA): Un uso clave de la SVD es el algoritmo de PCA, que descompone datos de alta dimensión en factores estadísticamente descriptivos.
- Aplicación: SVD y PCA se aplican en una amplia variedad de problemas de ciencia e ingeniería.

2: Regresión y Selección de Modelos

El aprendizaje automático se centra en la optimización. Herramientas de regresión y selección de modelos permiten crear modelos interpretables, simples y eficientes. Cuando el modelo ideal no está predefinido, se aplican métodos de optimización para seleccionar el mejor.

3: Aprendizaje No Supervisado

El objetivo es agrupar datos sin etiquetas.

- Agrupamiento K-Means: Particiona un conjunto de m observaciones vectoriales en k grupos. El número de particiones (k) generalmente es desconocido y debe determinarse.
- Agrupamiento Jerárquico (Dendrograma): Esta técnica agrupa datos según su similitud, creando una jerarquía en forma de árbol. Comienza con cada observación como un grupo separado y las fusiona progresivamente.

4: Aprendizaje Supervisado

En este tipo de aprendizaje, los datos etiquetados guían el algoritmo de clasificación.

- Análisis Discriminante Lineal (LDA): Una técnica de clasificación estándar cuyo objetivo es encontrar una combinación lineal de características que separe dos o más clases de objetos.
- Máquinas de Vectores de Soporte (SVM): Algoritmo de clasificación que encuentra un hiperplano óptimo para maximizar la distancia entre las clases en un espacio N-dimensional.

5: Árboles de Decisión y Bosques Aleatorios

- Árbol de Decisión: Estructura jerárquica supervisada que divide los datos para lograr una clasificación y regresión robustas. Al ser supervisado, utiliza datos etiquetados para optimizar las divisiones.
- Bosques Aleatorios: Método de aprendizaje en conjunto que crea múltiples árboles de decisión para mejorar la robustez. Es una mejora significativa, ya que los árboles individuales pueden ser sensibles a las variaciones en los datos de entrenamiento.

6: Redes Neurales Artificiales (ANN)

Las Redes Neuronales Artificiales son sistemas de aprendizaje compuestos por neuronas interconectadas jerárquicamente. El aprendizaje se logra ajustando los "pesos sinápticos" para minimizar una función de costo. El algoritmo de **retropropagación** fue un avance crucial para entrenar estas redes de forma eficiente.

7: Aprendizaje Profundo (Deep Learning)

Las **redes neuronales profundas** se componen de múltiples capas de neuronas interconectadas que refinan y optimizan las predicciones o clasificaciones.

- Redes Neuronales Convolucionales (CNN): Ideales para visión por computadora. Detectan características y patrones en imágenes para tareas como detección de objetos y reconocimiento de patrones.
- Redes Neuronales Recurrentes (RNN): Utilizadas para datos secuenciales como series de tiempo o texto. Pueden procesar datos de forma secuencial y son comunes en el procesamiento del lenguaje natural y el reconocimiento de voz. Se identifican por sus bucles de retroalimentación.

8: Transformers

- Transformers: Arquitectura de red neuronal que ha revolucionado el Procesamiento del Lenguaje Natural (NLP).
- Mecanismo de Autoatención: Su principal innovación es la capacidad de capturar dependencias globales entre los elementos de una secuencia de entrada.
- Ventaja: Pueden procesar datos en paralelo, lo que los hace altamente eficientes y escalables para el entrenamiento en hardware moderno.

Dr. Cs. Miguel Pari Soto y Dr. Cs. Claver Pari Soto