

# DIPLOMADO EN CIENCIA DE DATOS: APLICACIONES CON MACHINE LEARNING

### **MODALIDAD VIRTUAL**









Escuela de Posgrados Facultad de Ciencias





### INTRODUCCIÓN

En las últimas dos décadas, las empresas han invertido en tecnología para recopilar información, crucial para la toma de decisiones operativas y estratégicas. Las estrategias tradicionales de informes se han vuelto obsoletas, siendo reemplazadas por modelos descriptivos, predictivos y prescriptivos. Estos modelos extraen patrones de datos, proporcionando una visión completa de la empresa en su estado pasado, presente y futuro, y asegurando su crecimiento continuo.

La Facultad de Ciencias de la UPTC, con el apoyo del CIEC, ofrece el diplomado en Ciencia de Datos: Aplicaciones con Machine está Este programa de 16 semanas diriaido profesionales y estudiantes que desean adquirir habilidades avanzadas en análisis de datos y machine learning. El curso abarca metodologías aplicaciones prácticas, teoría. У clasificación, regresión, clustering y redes neuronales. En un contexto donde los datos son esenciales para la innovación y competitividad, este diplomado busca capacitar a los participantes en la aplicación de algoritmos para descubrir patrones, optimizar procesos y predecir comportamientos futuros.

Al finalizar el diplomado, los participantes estarán capacitados para implementar soluciones de ciencia de datos y machine learning, mejorando la eficiencia y efectividad en sus industrias. El programa ofrece una experiencia intensiva que combina teoría y práctica con casos de estudio reales, preparando a los profesionales para los desafíos de la revolución industrial 4.0 y aumentando la competitividad y desempeño de sus organizaciones.









### **OBJETIVOS**

- Comprensión del área: Adquirir una comprensión sólida y detallada de los principios y algoritmos fundamentales de la ciencia de datos y el machine learning.
- Aplicación práctica: Aplicar técnicas de machine learning para resolver problemas complejos y reales, mejorando la capacidad de análisis y predicción en diversas industrias.
- Habilidades técnicas: Desarrollar habilidades prácticas en el manejo de lenguajes de programación como Python y SQL, y plataformas de desarrollo de machine learning, tales como TensorFlow, Keras, y Scikit-learn, esenciales para la implementación de modelos de ciencia de datos.
- Decisiones basadas en datos: Capacitar a los participantes para tomar decisiones estratégicas basadas en datos, utilizando insights derivados del análisis de datos para mejorar la eficiencia y efectividad organizacional.
- Innovación y competitividad: Fomentar la innovación y competitividad en los participantes, permitiéndoles integrar soluciones de machine learning en sus respectivos campos profesionales, potenciando su capacidad para liderar proyectos tecnológicos y de análisis avanzado.

#### Recursos:

- Repositorio oficial de GitHub
- Acceso a grabaciones
- Acceso a aula Moodle y carpeta de Google Drive









### INFORMACIÓN ADICIONAL

Duración: 16 semanas

Intensidad: 7.5 horas semanales

Horarios: Martes (07:00 p.m. - 09:00 p.m.)

Jueves (06:00 p.m. - 08:30 p.m.)

Viernes (06:00 p.m. - 09:00 p.m.)

Modalidad: Virtual

### Dirigido a profesionales y/o estudiantes de:

- Ingenierías
- Ciencias Básicas
- Economía
- · Ciencias de la Salud
- Administración de Empresas

### Requisitos:

- Conocimientos básicos de programación y matemáticas
- Nivel de inglés básico
- Disponibilidad de tiempo horaria

#### Certificación:

Asistencia mínima del 75% emitida por CIEC









### **ESTRUCTURA GENERAL**

### Fase 1: Fundamentos de la Ciencia de Datos

Sección dedicada a la Introducción de los conceptos referentes en la ciencia de datos en un contexto organizacional, así como las herramientas computacionales a utilizar a lo largo del diplomado.

### Fase 2: Matemáticas para Ciencia de Datos

Sección dedicada a la fundamentación matemática necesaria para trabajar en problemas de machine learning.

### Fase 3: Analítica de datos

Sección dedicada a la Introducción al manejo de bases de datos relacionales, lenguaje de consulta SQL, análisis exploratorio de datos y las librerías fundamentales de visualización en lenguaje de programación Python y en la plataforma de Business Intelligence, PowerBI

### Fase 4: Machine Learning: Aplicaciones en la Ciencia de Datos

Sección dedicada al enfoque en desarrollo de modelos de Machine Learning: supervisados y no supervisados a partir de datos preparados. Así como el uso de modelos de ensamble para acoplar los modelos y optimizar los resultados.

### Fase 5: Redes Neuronales y Deep Learning

Sección dedicada a la introducción de las redes neuronales y sus aplicaciones en modelos predictivos, con extensión a aplicaciones de la inteligencia artificial.

### Fase 6: Proyecto Final

Sección dedicada al desarrollo del proyecto final de aplicación basado en la fundamentación vista a lo largo del programa









#### Fase 1: Fundamentos de la Ciencia de Datos (10 horas)

- Datos, Machine Learning e Inteligencia Artificial
- · Tendencias en datos e IA
- Riesgos, consideraciones legales y normativa nacional
- Entornos de Desarrollo: Jupyter Notebooks, Google Colab y VSCode
- · Software y frameworks comunes
- Versionamiento de código con Git/GitHub
- · Introducción a Python
  - o Sintaxis Básica: Variables, operadores y estructuras de control
  - o Funciones: Definición, argumentos, y retorno de valores
  - Manejo de Errores: Try-except y manejo de excepciones
  - o Control de flujo
  - Listas, tuplas y diccionarios
  - NumPy: Arrays
  - Pandas: Procesamiento de estructuras de datos
- Aplicaciones Prácticas: Casos de uso en diversas industrias 4.0
- Database, Datalake y Data warehouse









### Fase 2: Matemáticas para Ciencia de Datos (25 horas)

### Álgebra Lineal

- Vectores, matrices y tensores: Definiciones, operaciones básicas, y propiedades
- Descomposición de Matrices: Eigenvalores, eigenvectores, y descomposición en valores singulares (SVD)
- Soluciones de sistemas de ecuaciones lineales

#### Cálculo Diferencial

- o Derivadas: Conceptos básicos y reglas de derivación
- Gradiente y optimización: Gradiente descendente y técnicas de optimización para entrenamiento de modelos

### · Estadística Descriptiva

- o Medidas de Tendencia Central: Media, mediana, y moda
- o Medidas de Dispersión: Varianza, desviación estándar y cuantiles
- Análisis multivariado
- Covarianza
- Correlación
- Visualización de datos
- Matplotlib y Seaborn
- Visualizaciones más comunes:
  - Barplot
  - Histograma
  - Boxplot
  - Scatterplot
  - Mapa de calor

#### Teoría de Probabilidades

- Conceptos Básicos: Probabilidad, eventos, y espacio muestral
- Reglas de Probabilidad: Ley de la suma, ley del producto, Teorema de Bayes y Naive-Bayes
- Variables Aleatorias y Distribuciones: Variables discretas y continuas, esperanza matemática, y varianza
- o Distribuciones de Probabilidad: Binomial, Normal, Poisson y T-Student

#### Estadística Inferencial

- o Distribuciones de muestra y Teorema de Límite Central
- Estimación de parámetros
- Pruebas de hipótesis
- · Regresión y correlación
- Análisis de varianza (ANOVA)









#### Fase 3: Analítica de Datos (25 horas)

- Bases de datos relacionales y visualización de datos
  - Bases de datos relacionales
  - Lenguaje SQL
  - Visualización mediante PowerBI
- Análisis Exploratorio de Datos y Preprocesamiento
  - Importación y exploración de datos:
    - Carga y transformación de datos desde archivos CSV
    - Resumen estadístico: datasets y tipos de características
  - Análisis descriptivo y diagnóstico
  - Ingeniería de características:
    - Limpieza de Datos:
      - Manejo de datos faltantes: Imputación y detección
      - · Detección y tratamiento de Outliers
      - Corrección de errores
      - Agrupación de características
    - Transformación de Datos
      - Normalización y estandarización
      - Codificación de variables categóricas: One-hot encoding
      - Generación de nuevas variables
    - Preparación de Datos para modelado
      - Separación en conjuntos de entrenamiento, validación y prueba
      - Balanceo de conjuntos de datos
  - Iteración de procesos









### Fase 4: Machine Learning: Aplicaciones en la Ciencia de Datos (36 horas)

- Introducción al Machine Learning
- Modelos Supervisados
  - Regresión Lineal (3 horas)
    - Fundamentos, implementación y ajuste del modelo
    - Regularización: L1 (Lasso) y L2 (Ridge)
    - Validación cruzada y K-Fold Cross Validation
    - Métodos de validación: Leave-One-Out, Bootstrap
    - Ajuste de Hiperparámetros: Grid Search y Random Search
    - Evaluación de desempeño: R², error cuadrático medio (MSE), Error Absoluto Medio (MAE)
  - Regresión Logística (3 horas)
    - Fundamentos y aplicación en clasificación binaria
    - Implementación y ajuste del modelo
    - Evaluación de desempeño: matriz de confusión, AUC-ROC curve
  - Árboles de Decisión (3 horas)
    - Fundamentos y algoritmos de construcción
    - Poda de árboles y prevención de sobreajuste
    - Evaluación de desempeño: Accuracy, precisión-recall, F1-score
    - Overfitting y Underfitting
    - Matriz de Confusión
  - Support Vector Machines (SVM) (3 horas)
    - Conceptos básicos y teoría de márgenes
    - Implementación de SVM lineal y no lineal
    - Ajuste de hiperparámetros y evaluación
  - K-Nearest Neighbors (KNN) (3 horas)
    - Fundamentos y teoría
    - Implementación y ajuste de K
    - Evaluación de desempeño
  - o Modelos de Ensamble (6 horas)
    - Teoría de ensambles y beneficios de los modelos de ensamble
    - Métodos de combinación: votación y promedio ponderado
    - Grid Search
    - Bagging: Random Forest
      - Fundamentos y construcción de bosques aleatorios
      - Evaluación de importancia de características
      - Ajuste de hiperparámetros









- Boosting (AdaBoost, Gradient Boosting, XGBoost)
  - Fundamentos y diferencias entre técnicas de boosting
  - Implementación y ajuste de hiperparámetros
  - · Stacking y Blending

### Modelos No Supervisados

- Clustering (5 horas)
  - K-means: teoría, implementación y selección de K.
  - Clustering jerárquico: algoritmos aglomerativos y divisivos.
  - Evaluación de resultados: Elbow Method, coeficiente de silhouette, índice de Dunn
  - Medidas de cohesión y separación
  - Basados en densidad: DBSCAN
- Reducción de Dimensionalidad (5 horas)
  - PCA (Análisis de Componentes Principales)
    - Fundamentos y matemáticas detrás de PCA
    - Implementación y análisis de componentes principales.
  - t-SNE, UMap, TriMap y PacMap
- Modelos de Mezcla Gaussianos (5 horas)
  - Fundamentos y teoría de distribuciones gaussianas.
  - Implementación y ajuste de parámetros.
  - Evaluación de resultados









### Fase 5: Redes Neuronales y Deep Learning (14 horas)

### Introducción a Redes Neuronales (2 horas)

- Fundamentos de las Redes Neuronales Artificiales (ANN)
- o Estructura y funcionamiento de una neurona artificial
- o Arquitectura de una red neuronal: capas de entrada, ocultas y salida

#### Perceptrón y Perceptrón Multicapa (2 horas)

- Perceptrón: Teoría, implementación y aplicaciones
- Perceptrón Multicapa (MLP): Algoritmos de entrenamiento
- o Funciones de activación: Sigmoide, ReLU, Tanh

#### Entrenamiento y Optimización de Redes Neuronales (3 horas)

- Proceso de entrenamiento: Forward y Backward Propagation
- Algoritmos de optimización: GD, GD Estocástico y Adam
- Regularización, Dropout, Early Stopping

#### Redes Neuronales Convolucionales (CNN) (3 horas)

- o Fundamentos y arquitectura de las CNN
- Capas convolucionales y de pooling
- Aplicaciones en visión por computadora: Clasificación de imágenes y detección de objetos

#### Redes Neuronales Recurrentes (RNN) (4 horas)

- Arquitectura y entrenamiento de RNN
- Aplicaciones en series temporales
- LSTM









### Fase 6: Proyecto Final (10 horas)

### Definición del proyecto y alcance (1 hora)

- Selección del problema a resolver
- Justificación del problema
- Definición de objetivos y metas del proyecto
- o Delimitación del alcance y expectativas

### • Recolección y preparación de datos (2 horas)

- o Recolección de datos necesarios para el proyecto
- Limpieza y preprocesamiento de datos
- Exploración y análisis inicial de los datos

#### Desarrollo y entrenamiento de modelos (2 horas)

- Selección de algoritmos y modelos adecuados
- o Implementación y entrenamiento de modelos
- · Ajuste de hiperparámetros y optimización

#### Evaluación y validación de modelos (1 hora)

- Aplicación de técnicas de validación cruzada
- Evaluación de desempeño utilizando métricas adecuadas
- Ajustes y mejoras basadas en resultados de validación

### • Implementación y despliegue del modelo (1 hora)

- o Implementación final del modelo en un entorno de producción
- Consideraciones para el despliegue y mantenimiento del modelo
- Documentación del proceso y resultados

### Presentación y defensa del proyecto (3 horas)

- Preparación de la presentación del proyecto
- Estructura y contenido de la presentación
- Defensa del proyecto frente a un comité evaluador o audiencia









## RECURSOS Y CONTACTO

Costo: \$1.750.000 por persona

Costo Anticipado: \$1.550.000 por persona

Realiza el proceso de inscripción mediante el **Centro de Gestión de Investigación y Extensión de la Facultad de Ciencias** 

Contacto: ciec@uptc.edu.co









Escuela de Posgrados Facultad de Ciencias

