

# FORMATO DE SYLLABUS Código: AA-FR-003 Macroproceso: Direccionamiento Estratégico Versión: 01

Proceso: Autoevaluación y Acreditación

Fecha de Aprobación: 27/07/2023



Aplicar la reducción de dimensionalidad en

problemas con muchas variables

6

FACULTAD:		Ingeniería						
PROYECTO CURRICULAR:		Ingeniería de Sistemas				CÓDIGO PLAN DE ESTUDIOS:		
I. IDENTIFICACIÓN DEL ESPACIO ACADÉMICO								
NOMBRE DEL I	ESPACIO ACAI	<sub>ремісо:</sub> Minería	de datos					
Código del espacio académico:							3	
Distribución horas de trabajo:			HTD	4	НТС	2	HTA	3
Tipo de espacio académico:			Asignatura	х	Cátedra			
			NATUI	RALEZA DEL ESPACIO ACA	ADÉMICO:			
Obligatorio Básico			gatorio ementario	x	Electivo Intrínseco		Electivo Extrínseco	
Basico	Complementario Extrínseco Extrínseco CARÁCTER DEL ESPACIO ACADÉMICO:							
Teórico		Práctico		Teórico-Práctico	х	Otros:		Cuál:
			MODALIDAI	D DE OFERTA DEL ESPACI	O ACADÉMICO:			
		Presencial con						
Presencial	x	incorporación de TIC		Virtual		Otros:		Cuál:
			II. SUGERENCIA	AS DE SABERES Y CONOCI	MIENTOS PREVIOS			
Probabilidad y	estadística							
		ción de computadores						
III. JUSTIFICACIÓN DEL ESPACIO ACADÉMICO								
En el contexto actual, la minería de datos se constituye como una disciplina esencial para la interpretación y el entendimiento de los grandes volumen de datos provenientes de todas								
las áreas del conocimiento y las interacciones humanas. Esta asignatura tiene una alta relevancia práctica ya que se alinea con las tendencias actuales y futuras del mercado laboral.								
			IV. OBJETIVOS DEL I	ESPACIO ACADÉMICO (GI	ENERAL Y ESPECÍFICOS)			
Objetivo Gene								
Entender los conceptos básicos de la minería de datos: aprender sobre la preparación y limpieza de datos previa a su análisis, aplicar técnicas de minería de datos para la identificación de patrones, utilizar herramientas de software para la minería de datos y evaluar los resultados obtenidos de la aplicación de técnicas de minería de datos.								
			, , , , , , , , , , , , , , , , , , , ,					
* Capacidad de		a interpretar volúmenes	de datos.					
* Capacidad pa	ara aplicar la m	ninería de datos en la res						
		esultados del análisis. n datos provenientes de	diferentes fuentes y en m	últiples formatos."				
		delos de minería de dato	·					
			V. COMPETEI	NCIAS Y RESULTADOS I	DE APRENDIZAJE			
Competencias			Domini	o-Nivel	RA	Resultados de Aprendizaje		endizaje
Capacidad de análisis y para interpretar volúmenes de datos.			Cognitivo-I	ntelectual	1	Aplicar técnicas de limpieza y preparación datos.		
			Cognitivo-l	ntelectual	2	Realizar e interpretar análisis exploratorio.		
ue uatos.		Cognitivo-l	ntelectual	3	Comprender los conceptos de la minería de datos		a minería de datos.	
			Cognitivo-l	ntelectual	4	Identificar cuando usar clasificación, agrupación, o regresión		
		ninería de datos en la	Cognitivo-I	ntelectual	5	Definir el proceso de aplicación de la minería de datos a un problema específico		
resolución de problemas.						Lagros a dir biopie	a copeenied	

Cognitivo-Intelectual

	Cognitivo-Intelectual	7	Utilizar herramientas de visualización para identificar patrones y tendencias
Habilidad para presentar resultados del análisis.	Cognitivo-Intelectual	8	Construir informes finales resultantes del análisis de datos
	Cognitivo-Intelectual	9 Analizar y pre minería 10 Obtener e int	Analizar y presentar resultados de procesos de minería
	Cognitivo-Intelectual	10	Obtener e integrar datos de diferentes fuentes
Capacidad para trabajar con datos provenientes de diferentes fuentes y en múltiples formatos.	Cognitivo-Intelectual	11	Obtener e integrar datos en diferentes formatos
	Cognitivo-Intelectual	12	Incorporar textos como fuentes de datos
	Cognitivo-Intelectual	13	Evaluar clasificadores a partir de métricas.
Habilidad para evaluar modelos de minería de datos	Cognitivo-Intelectual	14	Evaluar agrupamientos mediante índices de evaluación.
	Cognitivo-Intelectual	15	Identificar y prevenir overfitting y underfitting.

#### VI. CONTENIDOS TEMÁTICOS

Revisión histórica y conceptual

-Aplicaciones y casos de uso

-Evolución de la minería de datos

-Revisión conceptual

-Proceso de minería: CRISP-DM

Recolección y preparación de datos:

-Fuentes y métodos

-Eliminación de ruido y datos duplicados

-Imputación de datos faltantes

-Normalización y estandarización

Introducción a la clasificación

-Árboles de decisión

-Clasificación por vecindad

-Naive Bayes

-Máquinas de soporte vectorial (SVM)

-Métricas de evaluación de la clasificación: Matriz de confusión, precisión, recall, F1-score

Introducción a la regresión

-Regresión lineal

-Regresión logística

-Regularización: Ridge y Lasso Introducción al agrupamiento

and oduction at agrupatitient

-Agrupación por K medias

-Algoritmo de agrupamiento jerárquico

-Agrupación por DBSCAN

-Métricas de evaluación de agrupamientos: Índice de Silhouette y coeficiente de Dunn

Introducción a las reglas de asociación

-Algoritmo A priori

-Algoritmo Eclat

-Métricas de evaluación: Confianza, lift y leverage

Reducción de dimensionalidad

-Análisis de Componentes Principales

-Análisis de Correspondencia

-Selección de características

#### VII. ESTRATEGIAS DE ENSEÑANZA QUE FAVORECEN EL APRENDIZAJE

- Asistencia a clases expositivas y de discusión
- •Trabajo en Equipo
- •Talleres Investigativos: Aprendizaje por descubrimiento (Heurístico)
- •Talleres Prácticos: Mapas conceptuales y simulaciones
- •Talleres Teóricos: Elaboración y lectura de artículos "científicos" (documentación).

#### **VIII. PROPUESTA DE EVALUACION** Resultados de aprendizaje asociados a las evaluaciones (T: Teórico / P: Práctico) Resultados de aprendizaje (RA) a ser evaluados: Informes de Proyecto Actividades Entregables Talleres Parciales Exposiciones final proyecto final RA1 Χ Χ RA2 RA3 Χ

RA4		Х			Х	
RA5			Х	Х	Х	
RA6		Х				
RA7	Х					
RA8				Х		
RA9				Х		
RA10	Х	Х				
RA11		Х				
RA12		Х				
RA13			X	Х		
RA14	Х			Х	Х	
RA15			X		Х	
Tipo de evaluación						
Porcentaje de evaluación (%)	25	20	30	5	25	
Trabajo Individual (I) o Grupal (G)	I,G	G	ı	G	G	
Tipo de nota	0-5	0-5	0-5	0-5	0-5	0-5

### IX. MEDIOS Y RECURSOS EDUCATIVOS

- Salón normal con pizarrón para sesiones de cátedra y para sesiones de discusión.
- Acceso a Videobeam.
- Página web para publicar material didáctico, guías de trabajo, talleres, etc.
- Videos didácticos alrededor de los temas de la asignatura.
- Ttalleres investigativos y prácticos.
- · Acceso al material bibliográfico recomendado

#### X. PRÁCTICAS ACADÉMICAS - SALIDAS DE CAMPO

No aplica

#### XI. BIBLIOGRAFÍA

## Básicas:

Data Mining: Concepts and Techniques by Jiawei Han, Micheline Kamber, and Jian Pei

Pattern Recognition and Machine Learning by Christopher M. Bishop

#### Complementarias:

The Elements of Statistical Learning: Data Mining, Inference, and Prediction by Trevor Hastie, Robert Tibshirani, and Jerome Friedman

Python Data Science Handbook by Jake VanderPlas

Introduction to Machine Learning with Python: A Guide for Data Scientists by Andreas C. Müller and Sarah Guido

Páginas web

XII. SEGUIMIENTO Y ACTUALIZACIÓN DEL SYLLABUS						
Fecha revisión por Consejo Curricular:						
Fecha aprobación por Consejo Curricular:		Número de acta:				