

### UNIVERSIDAD NACIONAL AUTÓNOMA DE MÉXICO

# Licenciatura en Ciencias de la Computación Facultad de Ciencias



Programa de la asignatura

### Denominación de la asignatura:

Reconocimiento de Patrones y Aprendizaje Automatizado

ricooncommento de l'atrones y Aprendizaje Automatizado							
Clave:	Semestre:	Eje tem	Eje temático: Inteligencia Artificial				
	7-8	Intelige					
Carácter: Optativa			Horas		Horas por semana	Total de Horas	
Tipo: Teórico-Práctica			Teoría:	Práctica:			
			3	4	7	112	
Modalidad: Curso			Duración del programa: Semestral				

Asignatura con seriación indicativa antecedente: Inteligencia Artificial

Asignatura con seriación indicativa subsecuente: Ninguna

#### **Objetivos generales:**

Conocer y aplicar una visión general de las diferentes técnicas utilizadas para clasificar objetos representados en la computadora, extraer y seleccionar sus características.

Comprender los fundamentos de las técnicas supervisadas y no supervisadas para el reconocimiento de patrones y para el aprendizaje automático.

Poseer los elementos necesarios para comprender y elaborar aplicaciones simples del reconocimiento de patrones y aprendizaje automático.

Conocer las limitaciones inherentes a las técnicas presentadas.

Índice te	mático			
Unidad	T	Horas		
	Temas	Teóricas	Prácticas	
	Introducción	3	4	
[]	Aprendizaje supervisado y teoría del aprendizaje	7.5	10	
	Teoría de decisiones bayesiana	6	8	
IV	Métodos paramétricos	7.5	10	
V	Clasificadores lineales	6	8	
VI	Clasificadores no-lineales	6	8	
VII	Agrupamiento ( <i>Clustering</i> ) y aprendizaje no- supervisado	6	8	
VIII	Aplicaciones	6	8	
	Total de horas:	48	64	
Suma total de horas:		1	12	

Contenido	o temático				
Unidad	Tema				
I Introduce	ión				
I.1	Aprendizaje, patrones.				
1.2	Clasificación, regresión.				
1.3	Aprendizaje supervisado y no-supervisado.				
II Aprendiz	zaje supervisado y teoría del aprendizaje				
II.1	Aprendizaje y error.				
II.2	Riesgo empírico.				
II.3	Riesgo estructural.				
II.4	Generalización, entrenamiento y sobre-entrenamiento.				
II.5	Complejidad y dimensionalidad.				
II.6	Dimensión de Vapnik-Chervonenkis.				
II.7	Ruido.				
III Teoría o	de decisiones bayesiana				
III.1	Función discriminante.				
III.2	Clasificadores bayesianos.				
III.3	Medida de error.				
III.4	Extracción de características.				
IV Método	s paramétricos				
IV.1	Principio de máxima verosimilutud y estimación bayesiana.				
IV.2	Sesgo y varianza.				
IV.3	Estimador bayesiano.				
IV.4	Clasificación paramétrica.				
IV.5	Regresión.				
IV.6	Estimación de parámetros con datos multivariados.				
V Clasifica	idores lineales				
V.1	Funciones discriminantes lineales.				
V.2	El perceptrón.				
V.3	Mínimos cuadrados				
V.4	Máquinas de soporte vectorial.				
VI Clasific	adores no-lineales				
VI.1	Redes de perceptrones multicapas.				
VI.2	Algoritmo de retropropagación y variaciones.				
VI.3	Función de costo y tamaño de la red.				
VI.4	Funciones de base radial.				
VI.5	Máquinas de soporte vectorial.				
VI.6	Combinación de clasificadores.				
	miento ( <i>Clustering</i> ) y aprendizaje no-supervisado				
VII.1	Agrupamientos basados en distancia y probabilidad.				
VII.2	Agrupamientos jerárquicos.				
VII.3	Agrupamiento probabilístico.				

VII.4	Agrupamiento difuso.			
VIII Aplicaciones				
VIII.1	Casos de estudio.			

#### Bibliografía básica:

- 1. Alpaydin, Ethem, Introduction to Machine Learning, 2a Ed., The MIT Press, 2010.
- 2. Bishop, Christopher M., Pattern Recognition and Machine Learning, Springer, 2007.
- 3. Duda, R. O., P. E. Hart y D. Stork, *Pattern Classification*, 2a Ed., Wiley, 2001.

#### Bibliografía complementaria:

- 1. Mitchell, Tom M., Machine Learning, McGraw-Hill, 1997.
- 2. Haykin, Simon, Neural Networks, 2a Ed., Prentice Hall, 1999.

Sugerencias didácticas:		Métodos de evaluación:	
Exposición oral	(X)	Exámenes parciales	(X)
Exposición audiovisual	(X)	Examen final escrito	(X)
Ejercicios dentro de clase	(X)	Trabajos y tareas fuera del aula	(X)
Ejercicios fuera del aula	(X)	Prácticas de laboratorio	( )
Seminarios	( )	Exposición de seminarios por los alumnos	( )
Lecturas obligatorias	( )	Participación en clase	( )
Trabajo de investigación	( )	Asistencia	( )
Prácticas de taller o laboratorio	(X)	Proyectos de programación	( )
Prácticas de campo	( )	Proyecto final	( )
-		Seminario	( )
Otras:			• •
		Otras:	

## Perfil profesiográfico:

Egresado preferentemente de la Licenciatura en Ciencias de la Computación o matemático con especialidad en computación con amplia experiencia de programación. Es conveniente que posea un posgrado en la disciplina. Con experiencia docente.