

### NATIONAL AUTONOMOUS UNIVERSITY OF MEXICO SCHOOL OF ENGINEERING

# COURSE SYLLABUS



	DATA MINING		2933	9,10	8			
	Course		Code	Semester	Credits			
ELE	ELECTRICAL ENGINEERING COMPUTER E		NGINEERING	<b>COMPUTER ENGINEERING</b>				
Division		Depart	ment	Undergraduate Program				
Cour	'se:	Hours /week:		Hours / Semest	er:			
Con	npulsory	Lecture	4.0	Lecture	64.0			
Elec	ctive X	Practical	0.0	Practical	0.0			
		Total	4.0	Total	64.0			
Mode:	: Lecture-based							
Prerec	Prerequisite course: None							
Subsequent course: None								
Course Objective(s) The student will evaluate the principles of the machine learning approach. to design and implement various data mining algorithms. Course Topics								
No.	TITLE				HOURS			
1.	Introduction to Knowledge	e Discovery in Datak	bases (KDD) and	Data Mining	8.0			
2.	Data Mining Architecture				12.0			
3. 1	Data Mining Process				18.0			
4. 5.	Evaluation Data Mining Application				14.0 12.0			
υ.	Data mining Application							
					64.0			
	Practical Activities				0.0			
					64.0			

# 1. Introduction to Knowledge Discovery in Databases (KDD) and Data Mining

**Objective:** The student will understand the importance of data mining within the process of knowledge discovery in data.

knowledge in data.

### Content:

**1.1** Architecture of the Knowledge Discovery Process in Database (KDD).

- **1.1.1** Understanding the Business Domain.
- **1.1.2** Identification of Relevant Data.
- 1.1.3 Data Cleaning.

**1.1.4** Data Transformation.

- 1.1.5 Identification of Data Mining Tasks.
- **1.1.6** Implementation of Data Mining Algorithms.
- **1.1.7** Interpretation and Evaluation of Data.
- **1.2** The role of Data Mining within KDD.

# 2. Data Mining Architecture

**Objective:** The student will interpret the general architecture of the data mining process by analyzing its elements.

### Content:

- 2.1 Repositories.
- 2.2 Data Servers.
- **2.3** Knowledge Database.
- 2.4 Data Mining Process.
- 2.5 Evaluation.

# 3. Data Mining Process

**Objective:** The student will select appropriate models, methods and algorithms for data mining. **Content:** 

- 3.1 Supervised and Unsupervised Learning.
- **3.2** Predictive Models.
- **3.3** Descriptive Models.
- **3.4** Data Mining Methods and Algorithms.
  - 3.4.1 Classification.
  - 3.4.2 Regression.
  - 3.4.3 Clustering.
  - 3.4.4 Summarization.
  - **3.4.5** Dependency Models, Correlation.
  - **3.4.6** Association Rules.
  - **3.4.7** Detection of Changes and Deviations.

**3.5** Data Mining Process.

**3.5.1** Identify the Predictive or Descriptive Model.

3.5.2 Identify the Method.

3.5.3 Identify the Algorithm.

3.5.4 Generate the Model.

3.5.5 Validate the Model.

3.5.6 Improve the Model.

# 4. Evaluation

**Objective:** The student will identify which evaluation method to use in a particular problem and how it works in order to establish a comparison between them.

# Content:

- 4.1 Training and Verification.
- 4.2 Performance Prediction.
- 4.3 Cross-validation.
- 4.4 Comparison of Data Mining Schemes.
- 4.5 Probability Prediction.
- 4.6 Cost Estimation.
- **4.7** Numerical Prediction Evaluation.
- **4.8** The Principle of Minimum Length Description (MLD).
- 4.9 Application of MLD to Clustering.

# 5. Application in Data Mining

**Objective:** The student will identify which evaluation method to use in a particular problem and how it works in order to establish a comparison between them.

# Content:

5.1 Rudimentary Rule Inference.

5.2 Statistical Modeling.

- **5.3** Decision Tree Construction.
- 5.4 Coverage Algorithms: Construction Rules.
- 5.5 Association Rules.
- 5.6 Linear Models.
- 5.7 Occurrence-Based Learning.



# UNIVERSIDAD NACIONAL AUTÓNOMA DE MÉXICO FACULTAD DE INGENIERÍA



### PROGRAMA DE ESTUDIO

MINERÍA DE DATOS Asignatura				<b>2933</b> Clave	9,10	8 Créditor
					Semestre	
ING INGENIERÍA ELÉCTRICA EN CO			NIERÍA MPUTACIÓN	INGENIERÍA EN COMPUTACIÓN		
División		Departamento		Licenciatura		
Asignatura:		Horas/semana:		Horas/semestre:		
1	Obligato	ria	Teóricas	4.0	Teóricas	64.0
	Optativa	X	Prácticas	0.0	Prácticas	0.0
			Total	4.0	Total	64.0
	-	toria antecedente:	-			
Seriació Objetivo El alum	on obliga o(s) del c no evalu	<b>toria consecuente:</b> curso: ará los principios d	Ninguna lel enfoque del apr	rendizaje en máqu	uinas para diseñar e	implementa
Seriació Objetivo El alum	on obliga o(s) del c no evalu	toria consecuente: curso:	Ninguna lel enfoque del apr	rendizaje en máqu	uinas para diseñar e	implementa
Seriació Objetivo El alum	on obliga o(s) del c no evalu	<b>toria consecuente:</b> curso: ará los principios d	Ninguna lel enfoque del apr	rendizaje en máqu	uinas para diseñar e	implementa
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu	<b>toria consecuente:</b> curso: ará los principios d	Ninguna lel enfoque del apr	rendizaje en máqu	uinas para diseñar e HOR	
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu s algoritr	toria consecuente: curso: lará los principios d nos de minería de c	Ninguna lel enfoque del apr		HOR	
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu s algoritr NÚM.	toria consecuente: curso: lará los principios d nos de minería de c	Ninguna lel enfoque del api latos.		HOR (KDD)	
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu s algoritr NÚM.	toria consecuente: curso: lará los principios d nos de minería de c NOMBRE Introducción al descut	Ninguna lel enfoque del api latos.		- HOR (KDD) {	RAS
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu s algoritr NÚM. 1.	toria consecuente: curso: lará los principios d nos de minería de c NOMBRE Introducción al descub y la minería de datos	Ninguna lel enfoque del apr latos. primiento del conocimie ía de datos		HOR (KDD) 12	RAS 3.0
Seriació Objetivo El alum: diversos	on obliga o(s) del c no evalu s algoritr NÚM. 1. 2.	toria consecuente: curso: ará los principios d nos de minería de c NOMBRE Introducción al descub y la minería de datos Arquitectura de miner	Ninguna lel enfoque del apr latos. primiento del conocimie ía de datos		- HOR (KDD) 12 18	<b>RAS</b> 3.0 2.0

Total

64.0

0.0

64.0

### 1 Introducción al descubrimiento del conocimiento en base de datos (KDD) y la minería de datos

**Objetivo:** El alumno comprenderá la importancia de la minería de datos dentro del proceso de descubrimiento del conocimiento en datos.

### Contenido:

- 1.1 Arquitectura del proceso de descubrimiento del conocimiento en base de datos (KDD).
  - 1.1.1 Entendimiento del dominio del negocio.
  - 1.1.2 Identificación de los datos relevantes.
  - 1.1.3 Limpieza de datos.
  - 1.1.4 Transformación de datos.
  - 1.1.5 Identificación de tareas de Minería de datos.
  - 1.1.6 Implementación de algoritmos de minería de datos.
  - 1.1.7 Interpretación y evaluación de datos.

1.2 El papel de la minería de datos dentro del KDD.

### 2 Arquitectura de minería de datos

**Objetivo:** El alumno interpretará la arquitectura general del proceso de minería de datos mediante el análisis de sus elementos.

### Contenido:

- **2.1** Repositorios.
- 2.2 Servidores de datos.
- 2.3 Base de datos de conocimientos.
- 2.4 Proceso de minería de datos.
- 2.5 Evaluación.

### 3 El proceso de minería de datos

Objetivo: El alumno seleccionará los modelos, métodos y algoritmos apropiados para el minado de datos.

### Contenido:

- 3.1 Aprendizaje supervisado y no supervisado.
- 3.2 Modelos predictivos.
- 3.3 Modelos descriptivos.
- 3.4 Métodos y algoritmos de minería de datos.
  - 3.4.1 Clasificación.
  - 3.4.2 Regresión.
  - 3.4.3 Agrupación.
  - 3.4.4 Sumarización.
  - 3.4.5 Modelos de dependencia, correlación.
  - 3.4.6 Reglas de asociación.
  - 3.4.7 Detección de cambios y desviaciones.

### 3.5 Proceso de minería de datos.

- 3.5.1 Identificar el modelo predictivo o descriptivo.
- 3.5.2 Identificar el método.
- **3.5.3** Identificar el algoritmo.
- 3.5.4 Generar el modelo.
- 3.5.5 Validar el modelo.
- 3.5.6 Mejorar el modelo.

### 4/6/2015 18:24

### 4 Evaluación

**Objetivo:** El alumno identificará qué método de evaluación utilizar en un problema en particular y su funcionamiento para poder establecer una comparación entre ellos.

Contenido:

- 4.1 Entrenamiento y verificación.
- 4.2 Predicción del rendimiento.
- 4.3 Validación cruzada.
- 4.4 Comparación de esquemas de minería de datos.
- 4.5 Predicción de probabilidades.
- 4.6 Conteo del costo.
- **4.7** Evaluación de predicción numérica.
- 4.8 El principio de la descripción de longitud mínima (LDM).
- 4.9 Aplicación de la LDM a agrupamientos.

### 5 Aplicación en la minería de datos

**Objetivo:** El alumno experimentará con los algoritmos de aprendizaje pertinentes para procesar los datos representados en un formato dado.

#### Contenido:

- 5.1 Inferencia de reglas rudimentarias.
- 5.2 Modelación estadística.
- **5.3** Construcción de árboles de decisión.
- 5.4 Algoritmos de cobertura: Reglas de construcción.
- 5.5 Reglas de asociación.
- **5.6** Modelos lineales.
- 5.7 Aprendizaje basado en ocurrencias.

### Bibliografía básica

BRITOS, Paola, HOSSIAN, Alejandro, et al. Minería de datos basada en sistemas inteligentes Todos Nueva Librería, 2005 HERNÁNDEZ, Orallo, RAMÍREZ, José Introducción a la minería de datos Todos México Pearson/Prentice Hall, 2003 MITCHELL, Tom Machine Learning Todos McGraw Hill, 1997 WITTEN, Ian, FRANK, Eibe Todos Data Mining San Diego Morgan Kaufmann Publishers, 2001 433

### Temas para los que se recomienda:

4/6/2015 18:24

(3/5)

### Bibliografía complementaria

AGGARWAL, Charu Data Mining: The Textbook New York Springer, 2015

HAN, Jiawei, KAMBER, Micheline, PEI, Jian Data Mining: Concepts and Techniques 3th Edition Boston Morgan Kaufmann, 2011

ZAKI, Mohammed J., MEIRA, Wagner Jr Data Mining and Analysis: Fundamental Concepts and Algorithms USA Cambridge University Press 2014 Temas para los que se recomienda:

Todos

Todos

Todos

Exposición oral		Lasturas abligatorias
-		Lecturas obligatorias
Exposición audiovisual		Trabajos de investigación
Ejercicios dentro de clase	X	Prácticas de taller o laboratorio
Ejercicios fuera del aula		Prácticas de campo
Seminarios		Búsqueda especializada en internet
Uso de software especializado		Uso de redes sociales con fines académicos
Uso de plataformas educativas		

Exámenes parciales Exámenes finales Trabajos y tareas fuera del aula

X	
Х	
X	

Participación en clase Asistencia a prácticas



### Perfil profesiográfico de quienes pueden impartir la asignatura

Licenciatura en Ingeniería en Computación, Ciencias de Computación, Matemáticas Aplicadas o una carrera similar. Deseable haber realizado estudios de posgrado, contar con conocimientos y experiencia en el área de las bases de datos e ingeniería de software especialidad en minería de datos, contar con experiencia docente o haber participado en cursos o seminario de iniciación en la práctica docente.