



# PROGRAMA DE CURSO MINERÍA DE DATOS

## A. Antecedentes generales del curso:

Departamento	Ciencias de la Co	Ciencias de la Computación					
Nombre del curso	Minería de Datos		Código	CC52	205	Créditos	6
Nombre del curso en inglés	Data Mining						
Horas semanales	Docencia	3	Auxili	ares		Trabajo persona	
Carácter del curso	Obligatorio		X		Electivo		
Requisitos	CC3001: Algoritmos y estructura de datos						

## B. Propósito del curso:

Al finalizar este curso se espera que los/las estudiantes generen conocimiento a partir de diversos tipos de datos, aplicando el proceso de "knowledge discovery in databases", con énfasis en las técnicas principales de Minería de Datos (limpieza de datos, clasificación, clustering, análisis de asociación, etc).

Los y las estudiantes tendrán oportunidad de identificar y seleccionar las técnicas básicas de análisis que, según los criterios presentados en el curso, mejor se apliquen al objetivo de generación de conocimiento, según el dominio del problema planteado. Para esto se analizarán casos que incorporen problemáticas y datos de áreas tan diversas como, por ejemplo, Astronomía, Economía, Medicina, Marketing, Redes Sociales, entre otras. Se espera, además, acercar a los y las estudiantes a la problemática del análisis de grandes volúmenes de datos y que puedan adquirir técnicas más avanzadas sobre estos temas.

Es un curso introductorio, donde los ejemplos son referenciales y los y las estudiantes para su trabajo semestral eligen un área de interés, al que se le aplica la metodología estándar de la minería de datos.

Las y los estudiantes identificarán el problema de sobreajuste en modelos de procesamiento de información que impiden un análisis objetivo de los datos. Finalmente, desarrollarán habilidades éticas de desempeño profesional en el ámbito de Ingeniería de datos.

El curso tributa a las siguientes competencias específicas (CE) y genéricas (CG):

CE4: Extraer información relevante, utilizando el proceso de descubrimiento de conocimiento de datos.





## CG1: Comunicación académica y profesional

Comunicar en español de forma estratégica, clara y eficaz, tanto en modalidad oral como escrita, puntos de vista, propuestas de proyectos y resultados de investigación fundamentados, en situaciones de comunicación compleja, en ambientes sociales, académicos y profesionales.

## CG2: Comunicación en inglés

Leer y escuchar de manera comprensiva en inglés variados tipos de textos e informaciones sobre temas concretos o abstractos, comunicando experiencias y opiniones, adecuándose a diferentes contextos de acuerdo a las características de la audiencia.

#### CG3: Compromiso ético

Actuar de manera responsable y honesta, dando cuenta en forma crítica de sus propias acciones y sus consecuencias, en el marco del respeto hacia la dignidad de las personas y el cuidado del medio social, cultural y natural.

## CG4: Trabajo en equipo

Ejecutar con su equipo, de forma estratégica, diversas actividades formativas propuestas, considerando la autogestión de sí mismo y la relación con el otro, asumiendo diversos roles: de líder, colaborador u otros, según requerimientos y objetivos, sin discriminar por género u otra razón.

## C. Resultados de aprendizaje:

Competencias específicas	Resultados de aprendizaje
	RA1: Formula y valida hipótesis de generación de conocimiento de acuerdo al dominio o área de los problemas de procesamiento de información, aplicando un conjunto de técnicas básicas de análisis de minería de datos, así como modelos, algoritmos y librerías de programación.
CE4	RA2: Interpreta los resultados obtenidos a partir de las hipótesis iniciales, distinguiendo patrones novedosos y significativos de información en el contexto de la minería de datos.
RA3: Detecta cuando se genera un problema de sobrea modelos de procesamiento de información con el cu generar un razonamiento erróneo sobre los datos, a criterios para evitar dicho tipo de problema.	





	RA4: Resuelve un problema de minería de datos sobre un área de interés, considerando el planteamiento de hipótesis iniciales con su reformulación, el uso de <i>knowledge discovery in databases</i> y metodologías de análisis estudiadas.
Competencias genéricas	Resultados de aprendizaje
CG1	RA5: Reporta, en forma oral y escrita, resultados del análisis de minería de datos, la ejecución de un proyecto y sus avances, considerando hipótesis iniciales con su reformulación si corresponde, el uso de knowledge discovery in databases y metodologías de análisis.
CG2	RA6: Lee en inglés, de manera analítica y comprensiva, textos y artículos sobre la minería de datos, su desarrollo, evolución y aplicaciones.
CG3, CG4	RA7: Ejecuta de forma colaborativa, responsable y organizada las actividades comprometidas con sus pares, propiciando un ambiente de respeto por el otro, a través de la búsqueda de acuerdos para cumplir con las tareas encomendadas.

# D. Unidades temáticas:

Número	RA al que tributa		Nombre de la unidad	Duración en semanas
1	RA1, RA2, RA3, RA4, RA5	Introducción a la minería de datos		3 semanas
	Contenidos		Indicador d	e logro
datos. 1.2. El pro discove 1.3. Fuente (categó 1.4. Prepro de dato 1.5. Introdu principa aplicaci no-sup Asociac 1.6. Probab variable central	icción a las técnicas ales de MD y sus iones (a. supervisado, b. ervisado, Reglas de ción). ilidades y estadística: es aleatorias, teorema del límite, estimación l, por intervalo y test de	1. 2. 3. 4. 5.	Tel estudiante:  Describe la minería de función, pasos metodo técnicas.  Identifica los pasos del posonocimiento KDD des datos.  Clasifica variables en contre otrass, según fue procesar.  Utiliza, a nivel básico y colas que limpia y pre procesidentifica y resuelve minería de datos, utilizar básicas de análisis de dato Define de manera inicial de datos, considerand hipótesis inicial más preginformación preliminar.	roceso de extracción de de diversas bases de categóricas, numéricas, ntes y tipos de dato a n ejemplos, técnicas con esa datos. Problemas simples de ndo técnicas estadísticas cos. el proyecto de minería o los datos elegidos,





	<ol> <li>Expone brevemente, un avance de proyecto, considerando los datos elegidos, hipótesis inicial más pregunta de investigación e información preliminar sobre el análisis a desarrollar.</li> <li>Reporta, de manera concisa, avances del proyecto, informando sobre el repositorio, el código fuente y un resumen de las tareas y pasos desarrollados.</li> </ol>
Bibliografía de la unidad	[1] Cap.1, Cap.2, Cap. 3. [3] Cap. 1, Cap. 2. [4] Cap. 1., Cap. 4.7.

Número	RA al que tributa	Nombre de la unidad	Duración en semanas
2	RA1, RA2, RA3, RA4, RA5, RA6	Aprendizaje supervisado	4 semanas
	Contenidos	Indicador de l	ogro
<ul> <li>2.1. Metodologías clásicas de clasificación (árboles de decisión, SVM, Naive Bayes, KNN, otros).</li> <li>2.2. Evaluación del desempeño de clasificadores (bootstrap, crossvalidation).</li> <li>2.3. Métricas de evaluación (accuracy, precision, recall, F1, ROC).</li> <li>2.4. Comparación de modelos y clasificadores.</li> </ul>		<ol> <li>La/el estudiante:</li> <li>Define qué es el aprendir acuerdo a su función y pro</li> <li>Utiliza metodologías cladecisión, SVM, Naive Bayer clasificación de un conjunt</li> <li>Interpreta los resultad diferentes clasificadores, a del aprendizaje supervisad</li> <li>Trabaja de manera de actividades comprometida</li> <li>Trabaja en su proyecto definiendo resultados proconsiderados necesarios.</li> <li>Reporta, de manera con proyecto, informando, en los resultados del proceso inicial, un resumen de desarrollados.</li> <li>Lee de manera analítica artículos en inglés sobre manera</li> </ol>	piedades. Isicas (árboles de sicas (árboles de sicas (árboles de sicas (árboles de sicas (árboles de partir de ejemplos. Isicación en el contexto de partir de ejemplos. Isicación en el contexto de granizada en las sicas por el equipo el minería de datos, eliminares y ajustes el forma oral y escrita, de minería de datos las tareas y pasos diversos textos y
Biblio	grafía de la unidad	[1] Cap. 4, Cap. 5 [3] Cap. 3., Cap. 4, Cap. 5, Cap.	6.





Número	RA al que tributa	Nombre de la unidad Duración en semanas
3	RA1, RA2, RA3, RA4, RA5, RA6	Aprendizaje no supervisado 4 semanas
C	Contenidos	Indicador de logro
básicos of 3.2. Algoritm clusterin jerárquio método: 3.3. Elección clusterir	g (k-means, g aglomerativo co, DBSCAN, otros s).  de métodos de	<ol> <li>La/el estudiante:         <ol> <li>Aplica algoritmos de clustering sobre conjuntos de datos, interpretando los resultados obtenidos.</li> <li>Resuelve problemas de aprendizaje no supervisado, utilizando librerías de programación.</li> <li>Trabaja en una actividad de laboratorio sobre el aprendizaje no supervisado, considerando las técnicas de clustering usadas y los datos obtenidos.</li> </ol> </li> <li>Elabora, con su equipo, las tareas de forma colaborativa, responsable y organizada.</li> <li>Reporta de manera concisa los resultados sobre el aprendizaje no supervisado, las técnicas de clustering usadas y los datos obtenidos.</li> <li>Lee de manera comprensiva diversos textos y artículos en inglés sobre minería de datos, determinando sus ideas centrales.</li> </ol>
Bibliogr	afía de la unidad	[1] Cap. 8, Cap. 9 [3] Cap. 3.6, Cap. 4.8, Cap. 6.8

Número	RA al que tributa	Nombre de la unidad	Duración en semanas		
4	RA1, RA2, RA3, RA4, RA5, RA6, RA7, RA8	Análisis de asociación	2 semanas		
	Contenidos	Indicador de logro	Indicador de logro		
element 4.2. Reglas d 4.3. Algoritm asociaci 4.4. Métrica:	ón: Apriori.	<ol> <li>La/el estudiante:</li> <li>Determina las propiedades asociación, considerando sus</li> <li>Utiliza la minería de reglas de conjuntos de datos.</li> <li>Interpreta los resultados obte diferentes reglas de asociació</li> <li>Utiliza librerías de datos programación en la resolució de análisis de asociación.</li> </ol>	ventajas. asociación sobre nidos a partir de n. y librerías de		





	<ol> <li>Selecciona algoritmos, según el tipo de problema en el contexto de la minería de datos.</li> </ol>
	6. Trabaja, de manera colaborativa y organizada en las actividades del equipo.
	<ol> <li>Reporta en textos concisos los resultados de los diferentes análisis de asociación sobre un conjunto de datos</li> </ol>
	8. Lee de manera comprensiva y analítica textos y artículos en inglés sobre minería de datos.
Bibliografía de la unidad	[1] Cap. 6, Cap. 7 [3] Cap 3.4, Cap. 4.5

Número	RA al que tributa	Nombre de la unidad	Duración en semanas
5	RA1, RA2, RA3, RA4, RA5	Tópicos adicionales de minería de datos	2 semanas
	Contenidos	Indicador de logro	
regres 5.2. Introd neuro 5.3. Privad 5.3.1. Al ai 5.3.2. D 5.4. Selecc 5.5. Métod 5.6. Métod 5.7. Reduc 5.8. PCA.	los lineales para sión y clasificación. ducción a las redes enales. didad de datos. nonimización: knonymity. differential Privacy. dión de atributos. do de filtro. do wrapper. dión de Atributos. dimensional Scaling.	<ol> <li>Utiliza modelos lineales en ejempo clasificación, considerando las estos modelos.</li> <li>Describe el funcionamiento de para regresión y clasificación.</li> <li>Analiza ejemplos sobre el traprivacidad de la información, co de problemas asociados en el minería de datos.</li> <li>Selecciona métodos y enfoque datos con los cuales preservar la personas.</li> <li>Analiza el problema de atribut redundantes en el aprendizaje su formación de atributos en ejempos.</li> <li>Resuelve problemas en minutilizando librerías de programaco.</li> <li>Aplica a nivel básico técnicas pareducción de atributos en ejempos.</li> <li>Reporta en forma oral y escrifinales del proyecto, informacioncisa, sobre su ejecución, las análisis usadas, entre otros.</li> </ol>	limitaciones de redes neuronales atamiento de la considerando tipos l' contexto de la siste de minería de privacidad de las cos irrelevantes o apervisado. Dería de datos, ción. La la selección y los. La los resultados ando, de manera
Bibliog	rafía de la unidad	[1] Cap. 5, Apéndice [3] Cap 3.2, 4.6, Cap. 7.1, Cap 7.3.	





## E. Estrategias de enseñanza -aprendizaje:

El curso considera las siguientes estrategias de enseñanza:

- Clases expositivas, en donde el estudiante identifica los problemas fundamentales en minería de datos, así como modelos y técnicas para abordarlos.
- Casos de estudio, en donde se discuten aplicaciones reales (problemas bien definidos) de los métodos enseñados. Discusión en clases de ejemplos (1 problema para las unidades 2, 3, 4).
- Laboratorios: en las respectivas unidades, el estudiante es expuesto a librerías de programación que permiten implementar modelos de solución a problemas en minería de datos. Se trabaja sobre la base de aprendizaje activo donde se revisan los conceptos esenciales de la minería de datos.
- Trabajo en base a un proyecto grupal a realizar en clases: se trabajará en el desarrollo de un proyecto real de minería de datos durante el semestre. Se crearán instancias de trabajo en clases donde los estudiantes recibirán apoyo del equipo docente.

## F. Estrategias de evaluación:

Al inicio del semestre el equipo docente informará el tipo de evaluación a realizar, la cantidad, así como las ponderaciones correspondientes.

Para esta propuesta, el curso considera las siguientes instancias de evaluación:

### • Laboratorios:

»Tres (3) laboratorios prácticos acotados (divididos en dos clases), a resolverse en grupos de 2 personas y que requieren manejo teórico de la minería de datos. Se acompaña el trabajo del/la estudiante.

Se eliminará el laboratorio de peor nota para los estudiantes que entreguen todos sus trabajos. Se evalúan los resultados de aprendizaje RA1, RA2, RA3 y RA5.

## • Proyecto grupal:

»Se evalúa en 3 hitos (o etapas):

- Hito 1: se presentan los datos elegidos, hipótesis iniciales y posibles técnicas (mide la construcción y validación de hipótesis).
   Entregables: presentación + informe con codigo utilizado y principales observaciones.
- Hito 2, se presentan los resultados del proceso de minería de datos inicial (mide interpretación + reformulación). Entregables: presentación + codigo de avance con principales observaciones).
- Hito 3, se presentan los resultados finales. Entregables: presentación + informe final.





- »El informe es incremental y se construye a partir de reportes parciales. Cada entrega es retroalimentada.
- »Exposiciones orales breves de 7 minutos en las unidades correspondientes y recibe la retroalimentación respectiva por parte de los académicos.

El proyecto evalúa los resultados de aprendizaje RA1, RA2, RA3, RA4, RA5, RA6, RA7, RA8.

## G. Recursos bibliográficos:

## Bibliografía obligatoria:

- 1. Tan, P., Steinbach, M., Kumar, V. (2006). *Introduction to Data Mining*. Addison-Wesley.
- 2. Samet, H. (2006). *Foundations of Multidimensional and Metric Data Structures.*Morgan Kaufmann.
- 3. Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques, Third Edition (Morgan Kaufmann Series in Data Management Systems) by Ian H. Witten, Eibe Frank and Mark Hall.
- 4. Zezula, P., Amato, G., Dohnal, V., Batko, M. (2006). *Similarity Search: The Metric Approach*. *Springer*.

## H. Datos generales sobre elaboración y vigencia del programa de curso:

Vigencia desde:	Otoño, 2021
Elaborado por:	Bárbara Poblete y Felipe Bravo
Validado por:	Enviado a revisión y validación académico par: Jorge Pérez.
	Validado por CTD Departamento de Ciencias de la Computación
Revisado por:	Área de Gestión Curricular