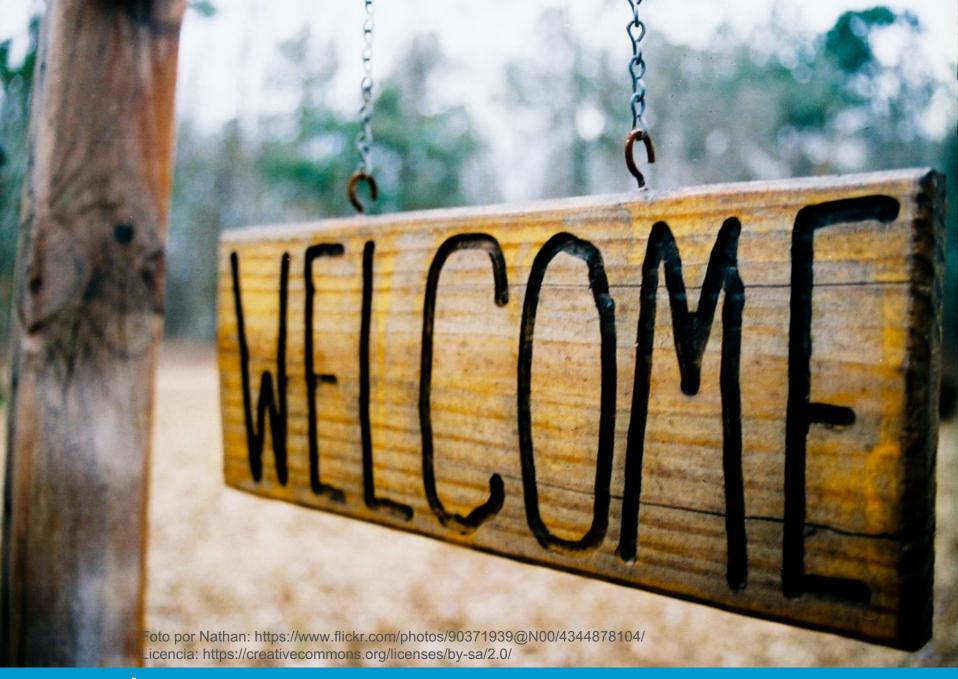
Técnicas de Inteligencia Artificial Óscar García

Presentación de la asignatura





Técnicas de Inteligencia Artificial

- Asignatura Obligatoria Máster universitario en Análisis y Visualización de Datos Masivos
- Profesores: Alejandro Vidal y Óscar García
- 6 créditos ECTS
- Objetivos:
 - Conocer algunas de las principales técnicas y herramientas en Inteligencia Artificial
 - Aplicar técnicas y herramientas de Inteligencia Artificial a la solución de problemas
 - Conocer las principales librerías en Python para la resolución de estos problemas



Contenidos

- Tema 1. Introducción
- Tema 2. Python para la implementación de técnicas de IA
- Tema 3. Árboles de decisión
- Tema 4. Reglas
- Tema 5. Redes neuronales artificiales
- Tema 6. Deep Learning
- ▶ Tema 7. Clustering: Agrupamiento o clasificación no supervisada
- Tema 8. Sistemas de recomendación
- Tema 9. Resolución de problemas mediante búsqueda
- Tema 10. Gestión de la incertidumbre e imprecisión

Tema 1 – Introducción

- 1.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 1.2. Aproximación a los conceptos inteligencia artificial, aprendizaje automático y minería de datos. Interés y aplicaciones
- 1.3. Definición de aprendizaje, tareas básicas y ejemplos
- ▶ 1.4. Etapas en el descubrimiento de conocimiento
- ▶ 1.5. Referencias

Tema 2 – Python para la implementación de técnicas de IA

- 2.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 2.2. Introducción
- 2.3. El lenguaje Python: conceptos básicos e instalación
- 2.4. La sintaxis de Python
- 2.5. Listas, tuplas, conjuntos y diccionarios
- 2.6. Librerías útiles para el análisis de datos
- 2.7. La librería NumPy para el manejo de datos
- 2.8. Importación de datos
- 2.9. Introducción a Machine Learning con librerías en Python



Tema 3 – Árboles de decisión

- 3.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 3.2. Introducción. Representación del conocimiento mediante árboles de decisión
- 3.3. Descripción de la tarea de inducción
- 3.4. Algoritmo básico de aprendizaje de árboles de decisión: ID3
- 3.5. Espacio de búsqueda y bias inductivo
- 3.6. Métodos de selección de atributos
- 3.7. Sobreajuste y poda de árboles
- 3.8. Medidas de precisión de la clasificación. Curva ROC
- 3.9. Simplificación de árboles de decisión mediante poda: algoritmo C4.5
- ▶ 3.10. Ensemble Learning y Random Forest
- 3.11. Aplicaciones y ejemplos de implementación



Tema 4 – Reglas

- 4.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 4.2. Reglas de clasificación y reglas de asociación
- 4.3. Algoritmos de aprendizaje de reglas de clasificación
- 4.4. Algoritmos de aprendizaje de reglas de asociación
- 4.5. Aplicaciones y ejemplos de implementación



Tema 5 – Redes neuronales artificiales

- 5.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 5.2. Introducción. Fundamento biológico
- 5.3. La neurona artificial. El perceptrón
- 5.4. Redes neuronales multicapa
- ▶ 5.5. Redes neuronales recurrentes. Redes Hopfield
- 5.6. Hacia el Deep Learning
- 5.7. Aplicaciones y ejemplos de implementación



Tema 6 – Deep Learning

- 6.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- ▶ 6.2. Introducción
- ▶ 6.3. El papel del *Deep Learning* dentro del *Machine Learning*
- 6.4. Redes neuronales y Deep Learning
- 6.5. Redes prealimentadas profundas
- 6.6. Redes neuronales recurrentes profundas
- 6.7. Autoencoders
- 6.8. Redes neuronales convolucionales
- ▶ 6.9. Redes generativas antagónicas
- 6.10. Aprendizaje por refuerzo
- 6.11. Aprendizaje por refuerzo profundo
- 6.12. Ejemplos de implementación



Tema 7 – *Clustering*: agrupamiento o clasificación no supervisado

- 7.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 7.2. Conceptos. Tipos de algoritmos de clustering. Medida de distancia
- 7.3. Agrupamiento exclusivo. El algoritmo k-means
- 7.4. Agrupamiento jerárquico. Algoritmo de agrupamiento jerárquico aglomerativo
- 7.5. Agrupamiento probabilista. El algoritmo EM
- ▶ 7.6. Agrupamiento solapado. El algoritmo Fuzzy C-means
- 7.7. Aplicaciones y ejemplos de implementación



Tema 8 – Sistemas de recomendación

- 8.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- ▶ 8.2. Introducción. Tipos de recomendadores y aplicaciones
- 8.3. Recomendación colaborativa. Filtrado colaborativo basado en usuarios. Filtrado colaborativo basado en ítems
- 8.4. Recomendación basada en contenido. Representación del contenido y similitud entre elementos
- 8.5. Sistemas de recomendación híbridos
- 8.6. Ejemplos de implementación



Tema 9 – Resolución de problemas mediante búsqueda

- 9.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- 9.2. Introducción. "Mundo de los bloques"
- 9.3. Dirección de la búsqueda
- 9.4. Búsqueda exhaustiva o a ciegas
- 9.5. Búsqueda heurística
- 9.6. Búsqueda en juegos
- 9.7. Costes
- 9.8. Aplicaciones prácticas y ejemplos de implementación



Tema 10 – Gestión de la incertidumbre e imprecisión

- 10.1. ¿Cómo estudiar este tema?
- ▶ 10.2. Introducción
- ▶ 10.3. Razonamiento bayesiano
- ▶ 10.4. Factores de certeza
- 10.5. Lógica difusa
- ▶ 10.6. Inferencia difusa
- 10.7. Aplicaciones y ejemplos de implementación

Metodología

Máster Universitario

- Importancia de la teoría.
- Refuerzo con clases prácticas.
- Investigación y resolución de problemas.

Aspectos generales

- 20 sesiones.
- Apuntes de cada tema.
- Importancia del estudio individual.
- Sesiones de refuerzo (Alejandro Vidal)
 - Programación en Python.

Metodología

- Actividades formativas
 - Trabajos
 - Laboratorios virtuales
 - Test de autoevaluación
- Otras actividades
 - Estudio personal
 - Tutorías
 - Examen final presencial / online



Evaluación

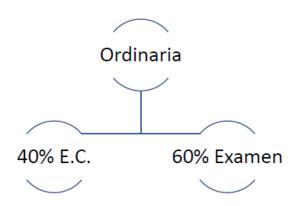
calificación

examen final - 60% evaluación continua - 40%

- Examen final (60%)
 - Presencial / online y obligatorio
 - Obligatorio aprobarlo (sacar un 5 sobre 10)
- Evaluación Continua (40%)
 - Puedes conseguir hasta 15 puntos pero se trunca en 10 puntos:
 - 2 asistencias a sesiones presenciales virtuales (2 x 0,5 puntos): 1 punto
 - 10 tests de autoevaluación (0,2 x 10 puntos): 2 puntos
 - 1 laboratorio (Árboles, reglas y *ensemble learnin*g, Temas 3 y 4): 4 puntos
 - 1 actividad individual (Redes neuronales y Deep Learning, Temas 5 y 6): 5 puntos
 - 1 actividad grupal (búsqueda en dataset, Tema 7): 3 puntos

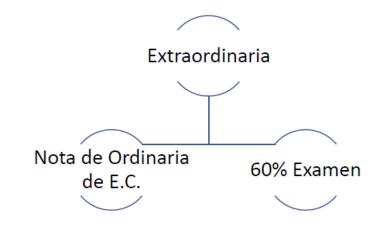


Modelo de evaluación



Solo suman aquellas actividades aprobadas (>=5).

Las actividades valoradas <5 sumarán 0 puntos en la evaluación.



Solo suman aquellas actividades aprobadas en ordinaria.

No se entregan actividades en extraordinaria.

Modelo de evaluación

Examen en ordinaria	Suma E. Continua + Examen	Resultado en ordinaria	Acción en extraordinaria		
≥ 5	≥ 5	Aprobado	Nada		
≥ 5	<5	Suspenso	Examen de extraordinaria, no se pueden entregar más actividades		
< 5	*	Suspenso	Examen de extraordinaria, no se pueden entregar más actividades		



Fechas importantes

NOVIEMBRE 2022

L	M	X	J	V	S	D
	1	2	3	4	5	6
7	8	9	10	11	12	13
14	15	16	17	18	19	20
21	22	23	24	25	26	27
28	29	30				

Inicio de docencia

MARZO 2023

L	M	X	J	V	S	D
		1	2	3	4	5
6	7	8	9	10	11	12
13	14	15	16	17	18	19
20	21	22	23	24	25	26
27	28	29	30	31		

Exámenes convocatoria ordinaria

FEBRERO 2023

L	M	X	J	V	S	D
		1	2	3	4	5
6	7	8	9	10	11	12
13	14	15	16	17	18	19
20	21	22	23	24	25	26
27	28					

Fin de docencia

SEPTIEMBRE 2023

L	M	X	J	V	S	D
				1	2	3
4	5	6	7	8	9	10
11	12	13	14	15	16	17
18	19	20	21	22	23	24
25	26	27	28	29	30	

Exámenes convocatoria extraordinaria

Actividades

Temas 3 y 4

Laboratorio: Árboles de decisión, reglas y *ensemble learning* (4 puntos) – 12/12

Temas 5 y 6

Actividad: Trabajando con redes neuronales y Deep Learning (5 puntos) – 16/01

Tras el tema 7

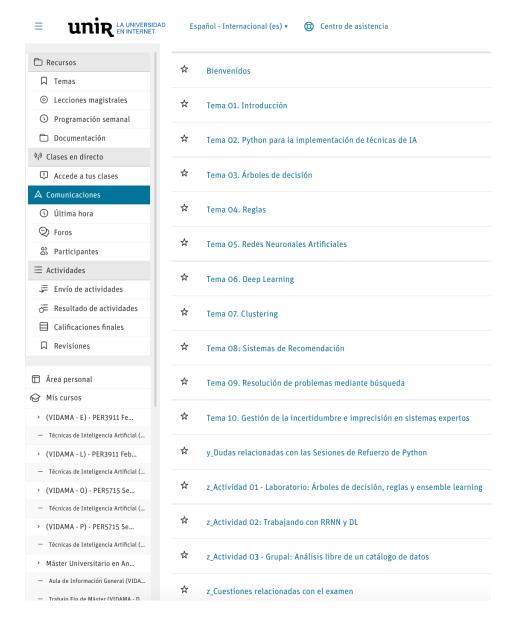
Caso grupal: Análisis libre de un catálogo de datos (3 puntos) – 30/01



- Entrega dentro del plazo marcado
- Entrega conforme con el límite de extensión
- El caso grupal NO puede entregarse individualmente. Equipos formados por la coordinación del máster



Foros





Tutorías y comunicaciones

- Foros ¡No te quedes con dudas, cuéntalas en el foro!
- Clases presenciales virtuales
- Clases de refuerzo y consultas de dudas
- Mediante el tutor

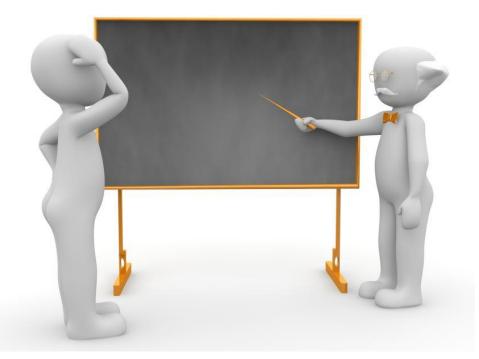


Imagen por Peggy und Marco Lachmann-Anke Licencia: Creative Commons Zero

Gracias por vuestra atención ¿Dudas?



Imagen por Peggy und Marco Lachmann-Anke Licencia: Creative Commons Zero

UNIVERSIDAD INTERNACIONAL LITTERNACIONAL DE LA RIOJA

www.unir.net