



UNIVERSIDAD
POLITÉCNICA
DE MADRID

PROCESO DE
COORDINACIÓN DE LAS
ENSEÑANZAS PR/CL/001



E.T.S. de Ingeniería y Sist. de
Telecom.

ANX-PR/CL/001-01

GUÍA DE APRENDIZAJE

ASIGNATURA

595000531 - Procesado Avanzado De Señales Y Datos

PLAN DE ESTUDIOS

59ID - Grado En Ingeniería Y Sistemas De Datos

CURSO ACADÉMICO Y SEMESTRE

2025/26 - Segundo semestre

Índice

Guía de Aprendizaje

1. Datos descriptivos.....	1
2. Profesorado.....	1
3. Conocimientos previos recomendados.....	2
4. Competencias y resultados de aprendizaje.....	2
5. Descripción de la asignatura y temario.....	4
6. Cronograma.....	6
7. Actividades y criterios de evaluación.....	8
8. Recursos didácticos.....	12
9. Otra información.....	14

1. Datos descriptivos

1.1. Datos de la asignatura

Nombre de la asignatura	595000531 - Procesado Avanzado de Señales y Datos
No de créditos	6 ECTS
Carácter	Obligatoria
Curso	Tercero curso
Semestre	Sexto semestre
Período de impartición	Febrero-Junio
Idioma de impartición	Castellano
Titulación	59ID - Grado en Ingeniería y Sistemas de Datos
Centro responsable de la titulación	59 - E.T.S. De Ingeniería Y Sist. De Telecom.
Curso académico	2025-26

2. Profesorado

2.1. Profesorado implicado en la docencia

Nombre	Despacho	Correo electrónico	Horario de tutorías *
David Luengo García (Coordinador/a)	A7011, D8201	david.luengo@upm.es	Sin horario. Tutorías con cita previa.
Ruben Fraile Muñoz	D8203	r.fraile@upm.es	Sin horario. Tutoría con cita previa.

Mario Refoyo Lopez	A7009	m.refoyo@upm.es	Sin horario. Tutoría con cita previa.
--------------------	-------	-----------------	---

* Las horas de tutoría son orientativas y pueden sufrir modificaciones. Se deberá confirmar los horarios de tutorías con el profesorado.

3. Conocimientos previos recomendados

3.1. Asignaturas previas que se recomienda haber cursado

- Inferencia Estadística Y Series Temporales
- Aprendizaje Automático
- Probabilidad Y Señales Aleatorias
- Análisis De Señales

3.2. Otros conocimientos previos recomendados para cursar la asignatura

El plan de estudios Grado en Ingeniería y Sistemas de Datos no tiene definidos otros conocimientos previos para esta asignatura.

4. Competencias y resultados de aprendizaje

4.1. Competencias

CB01 - Que los estudiantes hayan demostrado poseer y comprender conocimientos en un área de estudio que parte de la base de la educación secundaria general, y se suele encontrar a un nivel que, si bien se apoya en libros de texto avanzados, incluye también algunos aspectos que implican conocimientos procedentes de la vanguardia de su campo de estudio

CB02 - Que los estudiantes sepan aplicar sus conocimientos a su trabajo o vocación de una forma profesional y posean las competencias que suelen demostrarse por medio de la elaboración y defensa de argumentos y la resolución de problemas dentro de su área de estudio

CB03 - Que los estudiantes tengan la capacidad de reunir e interpretar datos relevantes (normalmente dentro de

su área de estudio) para emitir juicios que incluyan una reflexión sobre temas relevantes de índole social, científica o ética

CB04 - Que los estudiantes puedan transmitir información, ideas, problemas y soluciones a un público tanto especializado como no especializado

CB05 - Que los estudiantes hayan desarrollado aquellas habilidades de aprendizaje necesarias para emprender estudios posteriores con un alto grado de autonomía

CE12 - Que los estudiantes conozcan y sepan diseñar los procedimientos para seleccionar, limpiar y transmitir datos relevantes de una forma fiable y eficiente.

CE14 - Que los estudiantes sepan aplicar las técnicas de tratamiento de señales analógicas y digitales para preservar y extraer la información relevante de las señales en la fase de adquisición y generación de datos.

CG01 - Tener capacidad de trabajar en entornos internacionales y multidisciplinares, haciendo uso de la lengua inglesa en forma oral y escrita.

CG03 - Ser capaz de explicar de forma oral o escrita las soluciones planteadas para la resolución de un problema.

CG04 - Saber identificar y utilizar las herramientas de las Tecnologías de la Información y de las Comunicaciones más adecuadas para plantear y construir soluciones a problemas

CG05 - Tener la capacidad de concebir y proponer soluciones creativas aplicando los métodos científico y de ingeniería para la definición y resolución de problemas formalizando los objetivos buscados y considerando los recursos disponibles.

4.2. Resultados del aprendizaje

RA102 - Diseñar, implementar y aplicar las técnicas y herramientas más representativas y actuales de aprendizaje no supervisado, semisupervisado y supervisado, con y sin refuerzo, incluyendo redes neuronales profundas.

RA103 - Conocer las técnicas de generación de distribuciones arbitrarias utilizando arquitecturas profundas.

RA101 - Comprender la relación entre la complejidad de los modelos de aprendizaje, las características de los datos de entrenamiento y el sobreajuste, y conocer los mecanismos para evitarlo.

5. Descripción de la asignatura y temario

5.1. Descripción de la asignatura

Esta asignatura complementa otras anteriores en el ámbito del aprendizaje automático, desarrollando tres bloques de temas con contenidos más avanzados que posibilitarán al estudiante abordar objetivos más ambiciosos en posteriores asignaturas como Proyectos de Ingeniería de Datos y el propio Trabajo Fin de Grado. Estos bloques son:

1. Modelos generativos, cuya finalidad es diseñar algoritmos capaces de generar muestras de la misma distribución a otras dadas. Para ello se empezará describiendo un planteamiento clásico, para después abordar técnicas avanzadas basadas en redes neuronales profundas.

2. Técnicas avanzadas de aprendizaje, donde se incluyen conceptos innovadores de aprendizaje con una enorme proyección e interés como "Representation Learning", que propone técnicas de aprendizaje de características, el aprendizaje por transferencia ("Transfer Learning") para compartir conocimiento abstracto entre tareas distintas, el aprendizaje multitarea ("MultiTask Learning") para dotar a las máquinas de la capacidad de aprender simultáneamente varias tareas o el "Meta-Learning" para aprender a aprender.

3. Aprendizaje en sistemas dinámicos, que se aborda como modelos basados en procesos de decisión de Markov. Empezando por un planteamiento clásico, se hará especialmente énfasis igualmente en algoritmos que usen redes neuronales profundas.

En estos objetivos se intercalan desarrollos teóricos, ejercicios y programas en Python / Keras / Tensorflow / Torch. En las sesiones de prácticas se describe el código, el alumno tiene un periodo para reflexionar sobre el mismo, realizar ciertas variaciones y posteriormente puede completar su entendimiento mediante trabajo personal fuera del aula. Las temáticas se centrarán en aplicaciones de ingeniería como imágenes, vídeo, audio, texto,

señales biológicas, etc.

5.2. Temario de la asignatura

1. Modelos generativos. Introducción y modelado matemático
 - 1.1. Fundamentos matemáticos
 - 1.2. Distribuciones matemáticas más importantes
 - 1.3. Modelos Probabilísticos estructurados
 - 1.4. Muestreo
2. Inferencia aproximada en Machine Learning
 - 2.1. Estimación de Máxima Verosimilitud (sin y con variables ocultas)
 - 2.2. Inferencia bayesiana (propiedad de conjugación y aproximación variacional).
3. Modelos generativos profundos
 - 3.1. Modelos de Flujo (Normalizing Flows)
 - 3.2. Autocodificadores Variacionales (Variational Autoencoders)
 - 3.3. Redes Generativas Adversarias (Generative Adversarial Networks)
4. Aprendizaje de representaciones (Representation Learning)
5. Aprendizaje por Transferencia y Multitarea (Transfer / Multitask Learning)
6. MetaAprendizaje (MetaLearning)
7. Sistemas dinámicos y procesos de Markov
8. Control óptimo y Programación Dinámica
9. Aprendizaje por Refuerzo
 - 9.1. Problemas de baja dimensionalidad en espacios discretos
 - 9.2. Aprendizaje por Refuerzo profundo sin modelo
 - 9.3. Aprendizaje por refuerzo profundo con modelo.

6. Cronograma

6.1. Cronograma de la asignatura *

Sem	Actividad tipo 1	Actividad tipo 2	Tele-enseñanza	Actividades de evaluación
1	<p>Presentación Duración: 00:30 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p> <p>Tema 1: Modelos Generativos Duración: 03:30 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
2	<p>Tema 1: Modelos Generativos Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p> <p>Tema 2: Inferencia Aproximada Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
3	<p>Tema 2: Inferencia Aproximada Duración: 02:00 PR: Actividad del tipo Clase de Problemas</p> <p>Tema 2: Inferencia Aproximada Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
4	<p>Tema 2: Inferencia Aproximada Duración: 02:00 PR: Actividad del tipo Clase de Problemas</p>	<p>Práctica 1: Inferencia Aproximada Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
5	<p>Tema 3: Modelos Generativos Profundos Duración: 04:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
6	<p>Tema 3: Modelos Generativos Profundos Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 2a: VAEs Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
7	<p>Tema 3: Modelos Generativos Profundos Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 2b: GANs Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
8	<p>Tema 4: Representation Learning Duración: 04:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p> <p>Primer Parcial Duración: 02:00 OT: Otras actividades formativas / Evaluación</p>			<p>Primer parcial EX: Técnica del tipo Examen Escrito Evaluación Progresiva Presencial Duración: 02:00</p>

9	<p>Tema 5: Transfer/Multi-Task Learning Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p> <p>Tema 6: Meta-Learning Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
10	<p>Tema 7: Markov Processes Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 3a: Advanced Learning Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
11	<p>Tema 7: Markov Processes Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 3b: Advanced Learning Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
12	<p>Tema 8: Optimal Control Duración: 04:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>			
13	<p>Tema 9: Reinforcement Learning Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 4a: Reinforcement Learning Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
14	<p>Tema 9: Reinforcement Learning Duración: 02:00 LM: Actividad del tipo Lección Magistral</p>	<p>Práctica 4b: Deep Reinforcement Learning Duración: 02:00 PL: Actividad del tipo Prácticas de Laboratorio</p>		
15				
16				
17				<p>Segundo parcial EX: Técnica del tipo Examen Escrito Evaluación Progresiva Presencial Duración: 02:00</p> <p>Entrega de un blog desarrollando algunas de las aplicaciones expuesta en clase TG: Técnica del tipo Trabajo en Grupo Evaluación Progresiva y Global Presencial Duración: 00:00</p> <p>Examen ordinario EX: Técnica del tipo Examen Escrito Evaluación Global Presencial Duración: 04:00</p>

Para el cálculo de los valores totales, se estima que por cada crédito ECTS el alumno dedicará dependiendo del plan de estudios, entre 26 y 27 horas de trabajo presencial y no presencial.

7. Actividades y criterios de evaluación

7.1. Actividades de evaluación de la asignatura

7.1.1. Evaluación (progresiva)

Sem.	Descripción	Modalidad	Tipo	Duración	Peso en la nota	Nota mínima	Competencias evaluadas
8	Primer parcial	EX: Técnica del tipo Examen Escrito	Presencial	02:00	40%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05
17	Segundo parcial	EX: Técnica del tipo Examen Escrito	Presencial	02:00	40%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05
17	Entrega de un blog desarrollando algunas de las aplicaciones expuesta en clase	TG: Técnica del tipo Trabajo en Grupo	Presencial	00:00	20%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05

7.1.2. Prueba evaluación global

Sem	Descripción	Modalidad	Tipo	Duración	Peso en la nota	Nota mínima	Competencias evaluadas
17	Entrega de un blog desarrollando algunas de las aplicaciones expuesta en clase	TG: Técnica del tipo Trabajo en Grupo	Presencial	00:00	20%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05
17	Examen ordinario	EX: Técnica del tipo Examen Escrito	Presencial	04:00	80%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05

7.1.3. Evaluación convocatoria extraordinaria

Descripción	Modalidad	Tipo	Duración	Peso en la nota	Nota mínima	Competencias evaluadas
Examen extraordinario	EX: Técnica del tipo Examen Escrito	Presencial	04:00	80%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05

Entrega de un blog con desarrollos similares a los expuestos en clase	TI: Técnica del tipo Trabajo Individual	Presencial	00:00	20%	3.5 / 10	CE12 CE14 CB01 CB02 CB03 CB04 CB05 CG01 CG03 CG04 CG05
---	---	------------	-------	-----	----------	--

7.2. Criterios de evaluación

La evaluación comprobará si los estudiantes han adquirido las competencias de la asignatura. Por tanto, la evaluación en la convocatoria extraordinaria usará los mismos tipos de técnicas evaluativas que se usan en la evaluación de la convocatoria ordinaria (EX, ET, TG, etc).

Evaluación distribuida o progresiva:

Un examen parcial de la primera parte. Se evaluarán ejercicios teórico-prácticos similares a los planteados en clase. Es necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Un segundo examen parcial que posibilita repetir la primera parte en caso de que no se hubiera alcanzado la nota mínima de 3.5 sobre 10 puntos.

Un segundo examen parcial de la segunda y tercera parte. Se evaluarán ejercicios teórico-prácticos similares a los planteados en clase. Es necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Para la evaluación de la parte práctica, cada alumno programará un blog desarrollando en detalle alguno de los aspectos esenciales de la asignatura. Este blog debe estar finalizado el día de la fecha del examen ordinario. Será necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Siempre que se alcance la nota mínima en todas las partes, la nota final se obtendrá como sigue:

$$\text{Nota_final} = \text{Primera_parte} \times 0.4 + \text{Segunda_y_Tercera_parte} \times 0.4 + \text{Blog} \times 0.2$$

En caso contrario, la nota máxima que figurará en el acta será el mínimo del promedio anterior y la nota mínima requerida en cada una de las tres partes (esto es, 3.5 puntos sobre 10).

Evaluación por prueba global:

Una evaluación de la primera parte donde se plantearán ejercicios teórico-prácticos similares a los propuestos en clase. Es necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Una segunda evaluación de la segunda y tercera parte de la asignatura donde se plantearán ejercicios teórico-prácticos similares a los propuestos en clase. Es necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Para la evaluación de la parte práctica, cada alumno programará un blog desarrollando en detalle alguno de los aspectos esenciales de la asignatura. Este blog debe estar finalizado el día de la fecha del examen ordinario. Será necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para liberar esta parte y hacer media.

Siempre que se alcance la nota mínima en todas las partes, la nota final se obtendrá como sigue:

$$\text{Nota_final} = \text{Primera_parte} \times 0.4 + \text{Segunda_y_Tercera_parte} \times 0.4 + \text{Blog} \times 0.2$$

En caso contrario, la nota máxima que figurará en el acta será el mínimo del promedio anterior y la nota mínima requerida en cada una de las tres partes (esto es, 3.5 puntos sobre 10).

Convocatoria extraordinaria:

El procedimiento es análogo a la evaluación por prueba final:

Consta de una evaluación de la primera parte donde se plantearán ejercicios teórico-prácticos similares a los propuestos en clase. Es necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para hacer media.

Igualmente, se incluye una segunda evaluación de la segunda y tercera parte de la asignatura donde se plantearán ejercicios teórico-prácticos similares a los propuestos en clase. En necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para hacer media.

Para la evaluación de la parte práctica, cada alumno programará un blog desarrollando en detalle alguno de los aspectos esenciales de la asignatura. Este blog debe estar finalizado el día de la fecha del examen extraordinario. Será necesario sacar al menos 3.5 sobre 10 puntos para hacer media.

Siempre que se alcance la nota mínima en todas las partes, la nota final se obtendrá como sigue:

$$\text{Nota_final} = \text{Primera_parte} \times 0.4 + \text{Segunda_y_Tercera_parte} \times 0.4 + \text{Blog} \times 0.2$$

En caso contrario, la nota que figurará en el acta será la mínima de cada una de las tres partes.

En caso contrario, la nota máxima que figurará en el acta será el mínimo del promedio anterior y la nota mínima requerida en cada una de las tres partes (esto es, 3.5 puntos sobre 10).

8. Recursos didácticos

8.1. Recursos didácticos de la asignatura

Nombre	Tipo	Observaciones
Apuntes de la asignatura	Bibliografía	Material básico incluyendo ejercicios resueltos y transparencias
Probabilistic Machine Learning: An Introduction, 2022. The MIT Press (https://probml.github.io/probml-book/book1.html). Kevin P. Murphy.	Bibliografía	Libro de consulta

Pattern Recognition and Machine Learning. Springer, 2006. Christopher M. Bishop	Bibliografía	Libro de consulta
Deep Learning 2016. The MIT Press. Ian Goodfellow, Yoshua Bengio, Aaron Courville	Bibliografía	Libro de consulta
Artificial Intelligence. A modern approach. S. Russell, P. Norvig. Pearson 2016.	Bibliografía	Libro de consulta
Deep Reinforcement Learning Hands-On: Apply Modern RL Methods, With Deep Q-Networks, Value Iteration, Policy Gradients, TRPO, AlphaGo Zero And More, 2018. Packt. Maxim Lapan.	Bibliografía	Libro de consulta
Vincent François-Lavet, Peter Henderson, Riashat Islam, Marc G. Bellemare and Joelle Pineau (2018), ?An Introduction to Deep Reinforcement Learning?, Foundations and Trends in Machine Learning: Vol. 11, No. 3-4. DOI: 10.1561/22000000071	Bibliografía	Libro de consulta
Probabilistic Machine Learning: Advanced Topics, 2023. The MIT Press (https://probml.github.io/pml-book/book2.html). Kevin P. Murphy	Bibliografía	Libro de consulta

9. Otra información

9.1. Otra información sobre la asignatura

En términos más generales, la matemática aplicada se emplea de forma exhaustiva en ingeniería y, en particular, incidirá en todo lo relativo a las infraestructuras de telecomunicaciones (ODS 9). La asignatura ayudará también a los subobjetivos 4.4: Aumentar considerablemente el número de personas con las competencias profesionales y técnicas necesarias para acceder al empleo y al emprendimiento; y 4.7: Asegurar que todos los estudiantes adquieran los conocimientos teóricos y prácticos necesarios para promover el desarrollo sostenible.