

Formulario de aprobación de curso de posgrado y  
educación permanente

**Asignatura:** Redes neuronales generativas profundas: fundamentos y resolución de problemas

<b>Modalidad:</b>	<b>Posgrado</b>	<input checked="" type="checkbox"/>
	<b>Educación permanente</b>	<input checked="" type="checkbox"/>

**Profesor de la asignatura:** Jamal Toutouh, Massachusetts Institute of Technology

**Profesor Responsable Local:** Sergio Nesmachnow, Profesor Titular, Instituto de Computación

**Programas de posgrado:** Maestría y Doctorado en Informática (PEDECIBA), Maestría en Ingeniería Matemática, Maestría y Doctorado en Ingeniería Eléctrica, Maestría en Ingeniería Física, Diploma de Especialización y Maestría en Ciencia de Datos, Maestría y Doctorado en Ingeniería Mecánica, Maestría y Doctorado en Ingeniería – Mecánica de los Fluidos Aplicada.

**Instituto o unidad:** Instituto de Computación

**Departamento o área:** Centro de Cálculo

**Horas Presenciales:** 20

**Nº de Créditos:** 6

**Público objetivo:**

Estudiantes de posgrado en Informática, Ingeniería Matemática, Ingeniería Eléctrica, Ciencia de Datos, Ingeniería Física y otros posgrados en temáticas afines. Profesionales interesados en las temáticas de inteligencia computacional y redes neuronales.

**Cupos:**

Sin cupo

**Objetivos:**

1. Presentar los principales conceptos sobre redes generativas profundas.
2. Implementar soluciones a problemas reales aplicando redes GAN.

**Conocimientos previos exigidos:**

1. Fundamentos de programación.
2. Conocimientos básicos de cálculo y probabilidad

**Conocimientos previos recomendados:**

1. Programación en Python

**Metodología de enseñanza:**

Descripción de la metodología:

Durante las clases se realizarán exposiciones teóricas acompañadas de ejercicios y ejemplos prácticos (problemas de generación de imágenes y caracterización del consumo de energía en hogares). A su vez, se realizarán ejercicios prácticos de laboratorio donde el alumnado implementará soluciones para resolver problemas aplicando redes GAN. Los ejercicios podrán requerir de trabajo extra durante las horas de estudio. Por último, durante el curso

se planteará un proyecto final relacionado con un problema real que tendrá que ser resuelto por el alumnado.  
Detalle de horas:

- Horas de clase (teórico): 12
- Horas de clase (práctico):
- Horas de clase (laboratorio): 4
- Horas de consulta: 4
- Horas de evaluación:
  - Subtotal de horas presenciales: 20
- Horas de estudio: 20
- Horas de resolución de ejercicios/prácticos:
- Horas proyecto final/monografía: 60
  - Total de horas de dedicación del estudiante: 100

---

**Forma de evaluación:**

Para estudiantes de posgrado, la evaluación involucra la realización de un mini-proyecto (trabajo final) aplicando los conceptos presentados en el curso. Modalidad: trabajo individual.

Para estudiantes de educación permanente, la evaluación involucra la realización de un mini-proyecto (trabajo final) aplicando los conceptos presentados en el curso. Modalidad: trabajo en grupos de dos estudiantes.

---

**Temario:**

1. **Introducción al aprendizaje profundo y los modelos generativos**
2. **Redes generativas antagónicas (*generative adversarial networks*, GANs). Principios y aplicaciones.**
3. **Arquitectura general de las redes GAN y su diseño.**
4. **Resolución de problemas reales aplicando redes GAN. Ejemplos: generación de imágenes, caracterización y desagregación del consumo energético**
5. **Patologías comunes de las GAN.**
6. **El framework Lipizzaner. Entrenamiento co-evolutivo y distribuido para mejorar el rendimiento de las redes GAN**

---

**Bibliografía:**

I. Goodfellow, Y. Bengio, and A. Courville. *Deep Learning*. MIT Press. 2016. ISBN: 0262035618.

D. Foster. *Generative Deep Learning*. O'Reilly Media, 2019. ISBN: 9781492041917.

J. Hany and G. Walters. *Hands-On Generative Adversarial Networks with PyTorch 1.x: Implement next-generation neural networks to build powerful GAN models using Python*. Packt Publishing. 2019. ISBN: 9781789534283

**Bibliografía complementaria (artículos):**

I. Goodfellow, J. Pouget-Abadie, M. Mirza, B. Xu, D. Warde-Farley, S. Ozair, A. Courville, and Y. Bengio. *Generative adversarial nets*, *Neural Information Processing Systems (NIPS 2014)*. 2014.

J. Toutouh, E. Hemberg, and U. O'Reilly. *Spatial Evolutionary Generative Adversarial Networks* In *Genetic and Evolutionary Computation Conference (GECCO '19)*, páginas. 472-480, ACM, NY, USA, 2019.

J. Kelly and W. Knottenbelt. *Neural NILM: Deep Neural Networks Applied to Energy Disaggregation*. *Proceedings of the 2nd ACM International Conference on Embedded Systems for Energy-Efficient Built Environments*, páginas 55-64, 2015.



## Facultad de Ingeniería Comisión Académica de Posgrado

---

### Datos del curso

---

**Fecha de inicio y finalización:** desde el 17/11/25 al 12/12/25

**Horario y Salón:** a confirmar

**Arancel:** \$ 30.000

**Arancel para estudiantes inscriptos en la modalidad posgrado:** \$ 30.000

**Arancel para estudiantes inscriptos en la modalidad educación permanente y estudiantes de posgrados profesionales:** \$ 30.000

---