

TÍTULO: REDES NEURONALES	
AÑO: 2019	CUATRIMESTRE: SEGUNDO
CARGA HORARIA: 60 HORAS	No. DE CRÉDITOS:
CARRERA/S: DOCTORADO EN NEUROCIENCIAS	
DOCENTE ENCARGADO: FRANCISCO ANTONIO TAMARIT	
FUNDAMENTACIÓN	
<p>El curso tiene como principal objetivo dotar a los estudiantes avanzados del área de neurociencia teórica y computacional del Doctorado en Neurociencias de la Universidad Nacional de Córdoba y de otras carreras afines de herramientas matemáticas y computacionales que le permitan encarar el desafío de modelar procesos neuronales, desde nivel molecular y celular hasta grandes redes de neuronas artificiales. El curso cubrirá tanto el modelado biológico de sistemas neuronales, como el estudio y uso de redes neuronales como instrumentos del aprendizaje automático. En particular se darán nociones básicas de aprendizaje profundo.</p>	

MODALIDAD
<p>El curso tendrá una parte teórica de 40 horas, y una parte práctica de 20 horas. El curso se dictará entre septiembre y noviembre de 2018 y los días y horarios se definirá en acuerdo con los inscriptos. El aula será definida por las autoridades de FAMAF.</p>
PROGRAMA
<p>PRIMERA PARTE: Modelado matemático de sistemas neuronales</p> <p>Unidad 1: Elementos de Sistemas dinámicos.</p> <p>El concepto de sistema dinámico. El proceso de modelado. Linealidad vs. no linealidad. Describiendo un sistema dinámico desde el punto de vista matemático. Ecuaciones diferenciales ordinarias. Clasificación de Sistemas Dinámicos. Sistemas autónomos y no autónomos. Sistemas estacionarios vs. sistemas no estacionarios. Comportamiento caótico.</p> <p>El caso unidimensional. Análisis geométrico de las soluciones. Puntos de equilibrio y el concepto de estabilidad. Análisis de estabilidad lineal. Existencia y unicidad. Diagramas de fases. Métodos numéricos para la resolución de ecuaciones diferenciales ordinarias. Método de Euler y métodos de Runge-Kutta de 2 y 4 orden. Análisis de bifurcaciones. El caso bidimensional. Análisis de estabilidad lineal. Clasificación de los puntos fijos. El</p>

plano de fase. Puntos fijos y linealización. Bifurcaciones en sistemas bidimensionales. El caso tridimensional y de dimensiones mayores a tres. El ejemplo del sistema de Lorenz. El concepto de caos. Atractores extraños. Sensibilidad a las condiciones iniciales. El exponente de Liapunov. El efecto de la dimensionalidad del sistema en su dinámica.

Sistemas discretos. Mapas unidimensionales. Puntos fijos. El mapa logístico. La ruta de duplicación de período al caos.

Unidad 2: Modelado matemático de neuronas.

Propiedades eléctricas de las neuronas. ¿Qué es una neurona artificial?. Neurona de McCulloch-Pitts. Modelos "integrate-and-fire". Conductancias dependientes del voltaje. El modelo de Hodgkin-Huxley. Modelados de canales. Conductancia sináptica. Sinapsis en neuronas "integrate-and-fire".

SEGUNDA PARTE: Neurociencia computacional y sus aplicaciones al aprendizaje automático

Unidad 3: Introducción a las redes neuronales.

¿Qué es el aprendizaje automático? Repaso y presentación de diferentes problemas y técnicas. Aprendizaje de conceptos. Árboles de decisión. Evaluación de hipótesis. Aprendizaje Bayesiano. Conjuntos de clasificación. Reducción de dimensionalidad. Regresión lineal. Regresión no lineal y logística. Neuronas artificiales. Inspiración biológica. Historia. Redes de neuronas artificiales. La función de activación. Posibles arquitecturas.

Unidad 4. Redes neuronales Feed-forward: Reglas de la plasticidad sináptica. Aprendizaje no supervisado. El Perceptron simple. Neuronas escalón, lineales y no lineales. El método del descenso por el gradiente. El Perceptron multicapas. Separabilidad lineal. El método de back-propagation y algoritmos asociados. Generalización. Aproximación de funciones continuas. Algoritmos de crecimiento de arquitecturas. Aprendizaje no supervisado. Condicionamiento clásico. Aprendizaje reforzado. Aprendizaje representacional. Aprendizaje competitivo. Aplicaciones.

Unidad 5: Redes neuronales recurrentes: Inspiración biológica. Funciones de base radial. Redes de base radial. Algoritmos. Aplicaciones. El modelo de Hopfield para memoria asociativa. Capacidad de almacenamiento. Neuronas estocásticas. El modelo de la pseudo inversa. Dilución sináptica. Mapas auto organizados. Red neuronal de Kohonen. La máquina de Boltzmann. Autoencoders.

Unidad 6: Aprendizaje profundo: Introducción al aprendizaje profundo. Autoencoders apilados. Redes convolucionales. Red de creencia profunda. La máquina de Boltzmann profunda. Modelos generativos profundos. Aplicaciones y casos de éxito.

BIBLIOGRAFÍA

Primera Parte

- "Nonlinear dynamics and chaos", S.H. Strogatz, Addison-Wesley Publishing Company, 1994.
- "Theoretical neuroscience: computational and mathematical modeling of neural systems", P. Dayan and L. Abbot, MIT Press, 2001

Segunda Parte

- "Machine Learning", T.M. Mitchell, McGraw-Hill, 1997.
- "*Introduction to the Theory of Neural Computation*", J. Hertz, A. Krogh and R.G. Palmer, Santa Fe Institute, 1991.

MODALIDAD DE LA EVALUACIÓN

Se darán dos prácticos numéricos, se tomará un parcial integrador y se deberá presentar un Informe Final de la Práctica de la Materia, teórico y práctico. Todos ellos serán evaluados con calificación de 0 a 10 puntos.

PROMOCIÓN

Los y las estudiantes deberán:

1. cumplir un mínimo de 80% de asistencia a clases teóricas y prácticas.
2. Aprobar la evaluación parcial con una nota no menor a 7 (siete).
3. Aprobar los dos prácticos numéricos con nota menor a 6 (seis) y promedio entre ellos no menor a 7 (siete).
4. Aprobar el Informe Final de la Práctica de la Materia