



# Diplomado Big Data y Analítica de Datos 2021

Curso: Fundamentos Machine & Deep Learning

Educación Profesional Escuela de Ingeniería UC

Profesor: Rodrigo Sandoval









## **OBJETIVOS**

Entender en qué consiste el Aprendizaje Automático o Machine Learning (ML) identificando potencias y limitaciones para resolver diferentes tipos de problemas en diferentes industrias.

Comprender y visualizar situaciones y su contexto en las cuáles ML podrá resolver problemas de gran valor de negocio.

Ser capaz de desarrollar un plan de implementación de proyectos y/o capacidades de ML en una empresa, analizando y evaluando infraestructura, servicios, y disponibilidad de datos.

Entender y comprender el aporte de Deep Learning (y sus ventajas sobre Machine Learning).

Visualizar cómo estas tecnologías pueden apoyar un plan estratégico de desarrollo de innovación basada en ML, alineado con la estrategia corporativa.



### MACHINE LEARNING

- Introducción, Motivación, Estado Actual
  - Conceptos. Big Data. IA.
     Proceso desarrollo y modelos.
- Machine Learning Supervisado
  - Métodos de Entrenamiento y Evaluación.
  - Modelos: KNN, Naive Bayes, SVM, Redes Neuronales.
  - Control de overfitting.
  - Regresión no-lineal y logística.
- Machine Learning No-Supervisado
  - DBSCAN, HDBSCAN.
- Proyectos Machine/Deep Learning

### **DEEP LEARNING**

- Deep Learning Supervisado
  - Características de las Redes Neuronales Profundas. Intro a Álgebra Lineal.
  - Funciones activación, Backpropagation.
  - Tipos de Redes Profundas.
- Visión Computacional con Redes Profundas
  - Redes Convolucionales
  - Reducción Dimensional
- Procesamiento de Lenguaje Natural
  - Vectorización de texto.
  - Secuenciamiento y Atención. Transformers.
- Deep Learning No-Supervisado
  - Autoencoders, RBMs, GAN.



## RELACIÓN ENTRE CURSOS

### Minería y Gestión de Datos

Reforzar y contextualizar

Fundamentos de Machine & Deep Learning

Gestión de datos, preprocesamiento, integración, almacenamiento.

Modelos de Regresión y Asociación.

Modelos de clasificación simples: Árbol Decisión, Random Forest, K-Means

Clasificación
Supervisada.
Conceptos,
evaluación,
modelos simples.
Clasificación nosupervisada

Modelos de Clasificación: SVM, NB, KNN, Redes Neuronales. Clustering jerárquico DBSCAN, HDBSCAN. Deep Learning no-sup

Redes Neuronales Profundas Reducción Dimensional Conceptos avanzados de Visión Computacional Conceptos Avanzados de NLP

Ambos cursos son complementarios, aunque seguir la secuencia normal es una gran ayuda a entender mejor el contexto integral y avanzado de la inteligencia de datos.



# METODOLOGÍA

- Clases expositivas.
  - Material en PDF de las presentaciones de clases.
- Actividades prácticas en computador para aplicar las técnicas aprendidas en datos reales.
  - 5 ejercicios en grupo, aplicando conceptos en diferentes sesiones
- Lecturas complementarias.
- Controles de conocimientos.
  - Un control y un examen al final del curso.



# EVALUACIÓN

La evaluación de los aprendizajes desarrollados en el curso se realizará mediante:

- 5 ejercicios prácticos en computador, con objetivos a cumplir. 4 de ellos evaluados con nota. Se elimina el peor de todos y el promedio de los que quedan es un 50% de la nota final.
- Un control de conocimientos al finalizar sesión 4, con el 20% de la nota final.
- Un examen final, que pondera 30% de la nota final, que se realiza en la última sesión.





## DINÁMICA EN CLASES

## **Clases y Ejercicios**

Se presentan los conceptos y materia, fomentando la discusión por medio de preguntas y casos de ejemplo



### **Clases Grabadas**

Se graban todas las clases, pero el mayor valor es asistir en tiempo real y participar en la discusión y ejercicios

## ¡Participen!

Hagan preguntas. Levanten la mano. Activen el **cámara y micrófono** y comenten.

## Cámara encendida

(mientras se pueda)
Pueden mantener su cámara
apagada si tienen limitaciones
de ancho de banda.

### **Pausas**

Tendremos dos pausas de 10 minutos durante la sesión de clases.

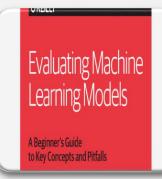


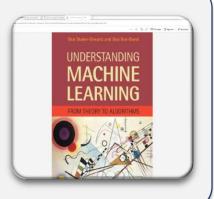
## CALENDARIO GENERAL

#	Contenido	Actividades	
1	Presentación. Introducción, motivación y conceptos esenciales.	(Lectura I, fuera de clases)	
2	Regresión No-Lineal y Logística. Clasificación Supervisada. Métodos de evaluación. Modelos y Overfitting.	Ejercicio I: Clasificación supervisada y aplicación mejoras	
3	Clasificación Supervisada, 2ª parte. Otros modelos. Redes Neuronales, introducción al Deep Learning.	Ejercicio 2: Configuración Red Neuronal multi-capa	
4	Visión Computacional. Reducción Dimensional.	Control	
5	Introducción al Procesamiento de Lenguaje Natural (NLP)	Ejercicio 3: Clasificación Texto	
6	Modelos avanzados de NLU y conceptos de secuencia en redes	Ejercicio 4: Generación Texto	
7	Modelos no-supervisados.	Ejercicio 5: Clustering	
8	Proyectos de Machine Learning y estado del arte.	Examen Final	

## BIBLIOGRAFÍA









Artifical Neural Networks

B. MEHLIG

MACHINE
LEARNING
YEARNING
Technical Strategy for Al Engineers,
In the Fre of Deep Learning

### Efficient Learning Machines

- Theories, Concepts and Applications for Engineers and System Designers
- M.Awad & R. Khanna
- 2015, Apress Open

# Evaluating Machine Learning Models

- A Beginner's Guide to Key Concepts and Pitfalls
- Alice Zheng
- 2015, O'Reilly Open

### Understanding Machine Learning

- S. Shalev-Shwartz & S. Ben-David
- 2014, Cambridge University Press

## Machine Learning and Big Data

Intuitive ML and Big Data in C++, Scala, Java and Python

(Online)

2021, Kareem Alkaseer

### Artificial Neural Networks

- Lecture Notes
- Bernard Mehlig
- 2019, Göteborg, Sweden

### Machine Learning Yearning

- Andrew Ng
- 2019, deeplearning.ai

# Acceso a la Bibliografía

- Efficient Learning Machines.
   <a href="https://link.springer.com/book/10.1007/978-1-4302-5990-9">https://link.springer.com/book/10.1007/978-1-4302-5990-9</a>
- Evaluating Machine Learning Models <u>https://www.oreilly.com/library/view/evaluating-machine-learning/9781492048756/</u>
- Understanding Machine Learning https://www.cs.huji.ac.il/~shais/UnderstandingMachineLearning/
- Machine Learning and Big Data. Alkaseer. <a href="http://www.kareemalkaseer.com/books/ml/">http://www.kareemalkaseer.com/books/ml/</a>
- Artificial Neural Networks https://arxiv.org/abs/1901.05639 (https://arxiv.org/pdf/1901.05639.pdf)
- Machine Learning Yearning https://www.deeplearning.ai/machine-learning-yearning/

# Ingeniero Civil de Industrias, PUC mención Ciencia de la Computación (1995)

Master of Science Inteligencia Artificial (1996)

Desde 1991 Desarrollo software Gestión proyectos innovación

Desde 1996
Profesor asociado adjunto
Depto. Ciencia Computación
Ingeniería, PUC

2006-2011 SYNOPSYS INC.

Desarrollo IA para industria de los microchips

Desde 2011 R:Solver

Desarrollo de IA en diferentes industrias.

Papers y patente

## Using a Genetic Algorithm for exploring a Semiconductor Fabrication Model

TCAD Technical Lead Synopsys R&D Center Santiago, Chile

Abstract—Initial iterations or generations of this partice Genetic Algorithm (GA) implementation for optimizin semiconductor fabrication process, not only search for ontimal solution, but also with the aid of a sixual tool.

- A user-defined weight is assigned to each response, representing its relative importance in the goal
- These normalized and desirability-adapted values are
   final goal function result.

he final goal function result, f them by the corresponding

> setup of an optimization model on, the following semiconductor uple will be used for searching deposition, using High-Density idel. [2]

> > on of a deposition process
> > on understanding and ultimately
> > i for a specific semiconductor
> > operating a given deposition

deposition, used by machines of calculated at every point on the bree-dimensional integrations of a this case, the distribution is is the parameter exponent.

Ven

h angular cosine distribution.

1 flux becomes a source of the sity proportional to the ion flux. 1gle between the surface normal

RodrigoSandoval.net

@RSandovalSolver

in /in/RodrigoSandoval

Desde 2012
Profesor postgrado
Ingeniería PUC

		INVENTOR(S)			
Given Name (first and middle (if anyl)	Fa	mily Name or Surname	Residence (City and either State or Foreign Co		
Rodrigo Andrés	SANDOVAL URRICH		Santiago, Chile		
Juan Ignacio	SÁA HARGOUS		Santiago, Chile		
Additional inventors are being named on the		separately numbered shee		to.	
TITL	E OF THE IN	VENTION (500 characters	max):		
DOCUMENT CHARACTERIZ	ATION N	METHOD			
Direct all correspondence to:	CORU	RESPONDENCE ADDRESS			
The address corresponding to Customer Number:				1	
		30593			
OR Firm or					
Individual Name					
Address					
City		State	Zip		
Country		Telephone	Email		
	SED APPLICA	ATION PARTS (check all th			
✓ Application Data Sheet. See 37 CFR 1.76.		CD(s), Number	of CDs		
Drawing(s) Number of Sheets		Other (specify)			
Specification (e.g., description of the inver	ntion) Mumb	er of Pages3	_		
Fees Due: Filing Fee of \$260 (\$130 for small)					
application size fee is also due, which is \$400 (\$ See 35 U.S.C. 41(a)(1)(G) and 37 CFR 1.16(s).	200 for small e	intity) (\$100 for micro entity) for	each additional:	50 sheets or fraction thereof.	
METHOD OF PAYMENT OF THE FILING	FEE AND APP	LICATION SIZE FEE FOR THIS P	ROVISIONAL AI	PLICATION FOR PATENT	
Applicant asserts small entity status. See 3					
Applicant certifles micro entity status. See 37 CFR 1.29.  Applicant must attach form PTO/SB/15A or 8 or equivalent.  \$130.00					
	A check or money order made payable to the Director of the United States Patent and Trademark Office is enclosed to cover the filing fee and application size fee (if applicable).  TOTAL FEE AMOUNT (5)				
Applicant must attach form PTC/SB/25A or 8 or A check or money order made payable to		and application size fee (if applica			
Applicant must attach form PTC/SB/25A or 8 or A check or money order made payable to	the filing fee a	and application size fee (if applica	iorej.	OTAL PEE AMOUNT (5)	
Applicant must attach form PTC/SB/15A or B or A check or money order made payable to and Trademark Office is enclosed to cover	the filing fee a tached.			***	

## MASTER OF SCIENCE 1995-1996

"... OPTIMIZACIÓN
BASADA EN TECNICAS
NO CONVENCIONALES
DE INTELIGENCIA
ARTIFICIAL"

FONDOS FONDECYT



### DESARROLLO DE UNA HERRAMIENTA DE OPTIMIZACION BASADA EN TECNICAS NO CONVENCIONALES DE INTELIGENCIA ARTIFICIAL, INVESTIGACION OPERATIVA Y COMPUTACION PARALELA: SEGUNDA PARTE

Nº Proyecto	:1950920	Concurso: FONDECYT-REGULAR	
Año Concurso	: 1995	Consejo : TECNOLOGIA	
Duración	:2 años	Estado : APROBADO	
Inicio	:Marzo 1995	Término : Marzo 1997	
Recursos Asig		Año 1995: 13.879	
(en miles de pesos	s del año de concurso)	Año 1996: 13.488	

### INVESTIGADOR RESPONSABLE

NUSSBAUM VOEHL, MIGUEL

### COLABORADOR(ES)

- CAMPOS ULLOA, ALVARO ENRIQUE
- WEINTRAUB POHORILLE, ANDRES FELIX

### TESISTA(S) ASOCIADO(S) AL PROYECTO

- BUZETA ARAYA, RODRIGO JAVIER
- FISCHER GESCHE, ROBERT MICHAEL
- · SANDOVAL URRICH, RODRIGO ANDRES

### INSTITUCION PRINCIPAL

PONTIFICIA UNIVERSIDAD CATOLICA DE CHILE (PUC) FACULTAD DE INGENIERIA ESCUELA DE INGENIERIA DEPARTAMENTO DE CIENCIAS DE LA COMPUTACION

## **GRACIAS**

- rsandova@ing.puc.cl rodrigo@RSolver.com
- @RSandovalSolver
- in /in/RodrigoSandoval www.RodrigoSandoval.net

www.RSolver.com