ING559 — Métodos de Aprendizaje de Máquinas en Data Science

Programa del Curso

Agosto de 2020

Profesor: Adrián Soto Suárez

adrian.soto@uai.cl

Clases: W3 - W4

Descripción

En la actualidad, el uso de *Machine Learning* es la base de muchas de las aplicaciones y productos tecnológicos que consumimos en el día a día. A su vez, esta herramienta se ha hecho indispensable para quienes quieren obtener valor desde grandes cantidades de datos. El propósito de este curso es introducir al alumno en las técnicas utilizadas en el área, tanto a nivel teórico como práctico.

Objetivo General

Durante el curso el alumno aprenderá el flujo de trabajo que debe seguir un data scientist al involucrarse en un proyecto de Machine Learning. También se espera que el alumno obtenga conocimiento de los modelos y técnicas más famosas del área tanto a nivel teórico como práctico:

- Desde el punto de vista teórico, el alumno aprenderá la formalización del problema de aprendizaje desde el punto de vista estadístico. Además, el alumno será capaz de entender los fundamentos teóricos de los modelos vistos en este curso.
- Desde el punto de vista práctico, el curso contempla el estudio de *frameworks* y liberías ampliamente utilizados en entornos de producción de proyectos de *Machine Learning*.

Finalmente, también se contempla estudiar técnicas para medir el desempeño de estos algoritmos y optimizar su funcionamiento. Al final del curso el alumno conocerá en qué contexto usar cada uno de los modelos, entendiendo sus ventajas y desventajes. Además podrá desarrollar algunos de estos modelos desde cero.

Contenidos

Por qué Machine Learning

- 1. Motivación general.
- 2. Flujo de trabajo de un proyecto de *Machine Learning*.
- 3. Tipos de algoritmos de Machine Learning.

Conceptos previos

- 4. Conceptos de programación en Python.
- 5. Herramientas básicas: NumPy, SciPy, visualización en Python.

6. Análisis de Datos con la Librería Pandas.

Elementos básicos de Machine Learning

- 7. Clasificación binaria.
- 8. Naive Bayes
- 9. Medidas de desempeño.
- 10. Clasificación multiclase.

Statistical Learning

- 11. Aprendizaje PAC.
- 12. Dimensión VC.

Regresión y entrenamiento

- 13. El problema de regresión.
- 14. Regresión lineal.
- 15. Gradient Descent.
- 16. Regresión polinomial.
- 17. Regresión logística.

SVM

- 18. Clasificación lineal con SVM.
- 19. Clasificación no lineal con SVM.
- 20. Métodos de Kernel.
- 21. SVM y regresión.

$f{A}rboles$ de decisión, Ensemble Learning y Random Forests

22. Árboles de decisión.

- 23. Random forests.
- 24. Boosting.

Otros tópicos

- 25. Feature engineering.
- 26. Reducción de dimensionalidad.
- 27. Clustering.

Introducción a redes neuronales

- 28. El perceptrón.
- Introducción a Deep Learning y backpropagation.
- 30. Redes convolucionales
- 31. Redes neuronales de grafos

Metodología

Cada semana el curso tendrá 2 segmentos que se detallan a continuación:

- Segmento teórico: el primer segmento enseñará los contenidos de la clase semanal, haciendo énfasis en la parte teórica de los contenidos del curso.
- Segmento práctico: el segundo segmento buscará que los alumnos desarrollen una actividad práctica que involucre programar código relacionado con el contenido de la semana.

Existe la posibilidad de no tener un segmento práctico en algunas semanas específicas.

Evaluación

La evaluación se realizará en base a:

- Actividades semanales: varias de las actividades semanales llevarán notas. Si una actividad es evaluada
 o no se avisará con anterioridad. Estas serán al menos siete y se podrán borrar las dos con peor nota.
- Controles: habrán controles que se avisarán con al menos una semana de anterioridad, que evaluarán la parte teórica del curso. Se espera que estos sean entre 2 y 4.
- Un proyecto final que busca poner en práctica los conocimientos adquiridos en un problema del mundo real.

Bibliografía

- Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras & TensorFlow (Aurélien Géron).
- Machine Learning (Peter Flach).
- Foundations of Machine Learning (Afshin Rostamizadeh, Ameet Talwalkar & Mehryar Mohri).
- Diapositivas y lecturas de clase.
- Artículos que estarán disponibles en la página del curso.