# Presentación de la Asignatura Tecnologías para el Análisi de Datos Masivos

Máster de Análisis de Datos Masivos UIB: Juan Gabriel Gomila & Ricardo Alberich

17/10/2020

# ¿Quiénes somos?



Figure 1: Juan Gabriel Gomila



Figure 2: Ricardo Alberich

## ¿Quiénes somos? Juan Gabriel Gomila

- ▶ Departamento de Ciencias Matemáticas e Informática e la UIB
- Profesor asociado del área de Ciencia de la Computación e Inteligencia artificial
- Licenciado en Matemáticas por la UIB
- CEO Frogames
- Y más cosas...
- ► Email

# ¿Quiénes somos? Ricardo Alberich

- ▶ Departamento de Ciencias Matemáticas e Informática e la UIB
- Profesor Titular del área de Ciencia de la Computación e Inteligencia Artificial
- Licenciado en matemáticas por la Universidad de Valencia
- Doctor en informática por la UIB
- ▶ Email

# Asignatura 11630 - Tecnologías para el Analisis de Datos Masivos

- ► Guía docente(català)
- ► Cronograma: Horarios de clase
- ► Espacio discord de la asignatura
- Espacio moodle de la UIB de la asignatura

## Temas de la asignatura

Todo será de carácter práctico y aplicado. Ya se profundizará en otras asignaturas según los itinerarios que hayáis elegido.

Grandes temas (no necesariamente en este orden) son tecnologías para:

- Tema 1 Repaso de estadística descriptiva, inferencia y Introducción a R y RStudio Este será un tema transversal al curso cubierto con los materiales del curso online de Udemy los anexos.
- ► Tema 2. Manipulación de datos con Tidyverse. Este tema se tratará sólo en R pero se extensible al lenguaje python
- ► Tema 3. Machine Learning y Aprendizaje Estadístico
- Tema 4 Protección de datos y Legislación.

# Contenidos Tema 3 ( y 1 )

- ► Parte 1 Preprocesamiento de datos
- Parte 2 Regresión: Regresión Lineal Simple, Regresión Lineal Múltiple, Regresión Polinomial, SVR, Regresión en Árboles de Decisión y Regresión con Bosques Aleatorios
- Parte 3 Clasificación: Regresión Logística, K-NN, SVM, Kernel SVM, Naive Bayes, Clasificación con Árboles de Decisión y Clasificación con Bosques Aleatorios
- ► Parte 4 Clustering: K-Means, Clustering Jerárquico
- Parte 5 Aprendizaje por Reglas de Asociación: Apriori, Eclat

# Contenidos Tema 3 ( y 2 )

#### Continuación

- Parte 6 Reinforcement Learning: Límite de Confianza Superior, Muestreo Thompson
- Parte 7 Procesamiento Natural del Lenguaje: Modelo de Bag-of-words y algoritmos de NLP
- Parte 8 Deep Learning: Redes Neuronales Artificiales y Redes Neuronales Convolucionales
- ▶ Parte 9 Reducción de la dimensión: ACP, LDA, Kernel ACP
- ▶ Parte 10 Selección de Modelos & Boosting: k-fold Cross Validation, Ajuste de Parámetros, Grid Search, XGBoost

# Metodología

## Actividades de trabajo presencial (2,16 créditos, 54 horas)

 Clases teóricas \*Descripción: Sesiones expositivas, explicativas y / o demostrativas de contenido. Las presentaciones pueden ser realizadas por el profesor o por los estudiantes supervisado por el profesor.

► Horas: 36

#### 2. Clases prácticas

Descripción: Trabajos prácticos en el aula en el que se desarrollan actividad de aplicación de los conocimientos a situaciones concretas y la adquisición y habilidades relacionadas con la asignatura.

► Horas: 18

### Evaluación

- 1. Actividades de trabajo no presencial (6,84 créditos, 171 horas)
  - a. Presentación de un tema de TECNOLOGÍAS
  - Descripción: Preparación de un tema de formación complementario referente a las TECNOLOGÍAS en grupo para entregar al profesor y con exposición ORAL en clase. Puede haber evaluación en forma de test si los profesores lo consideran adecuado.
  - ► Horas: 31
- 2. Estudio y trabajo autónomo individual o en grupo

Descripción: Preparación de seminarios, lecturas, investigaciones, trabajos, memorias u obtención y análisis de datos para entregar al profesor o exponer en clase. Horas: 140 Criterio de evaluación: -

## Actividad de evaluación

- ► Clases teóricas peso 30% recuperable si ?¿; nota mínima 5
- Clases prácticas peso 20% Recuperable no
- ▶ Presentación de un tema de NT 15% Recuperable no
- Estudio y trabajo autónomo individual o en grupo 35%,
  Recuperable sí; nota mínima 5
- La nota mínima es la nota a partir de la cual se puede aplicar el peso que corresponda sobre la nota final.