

# Minería de datos y modelización predictiva 'Índice de contenidos'

Autor: Guillermo Villarino

Actualizado Diciembre 2024

#### Contenido

PARTE I: DEPURACIÓN DE DATOS Y MODELOS DE REGRESIÓN	2
Introducción a la Minería de datos. Conceptos Iniciales	2
Depuración de datos	
Relaciones y transformaciones de variable en regresión	
Regresión Lineal	
Regresión logística	
Selección de variables en regresión	
PARTE II: SERIES TEMPORALES Y MODELOS NO SUPERVISADOS	
Series temporales	
Reducción de dimensiones. PCA y FA	
Segmentación de la población. Clustering	

### PARTE I: DEPURACIÓN DE DATOS Y MODELOS DE REGRESIÓN.

Esta primera parte se centra en la preparación del conjunto de datos de cara a la modelización predictiva de tipo supervisada y la presentación de los modelos clásicos de predicción para variables continuas mediante regresión lineal y variable dicotómica mediante regresión logística.

# INTRODUCCIÓN A LA MINERÍA DE DATOS. CONCEPTOS INICIALES

Presentación de definiciones de conceptos fundamentales en minería de datos en lo relativo a modelos de predicción. Sesgo-varianza de las estimaciones, diferencias con estadística clásica, esquema de validación por remuestreo y sobreajuste.

#### **DEPURACIÓN DE DATOS**

Procedimiento de evaluación del conjunto de datos y características de las variables implicadas. Tipos, valores fuera de rango, missings no declarados, outliers y missings. Técnicas para el estudio y depuración del conjunto de datos. Gestión de outliers, imputaciones simples y multivariantes.

#### RELACIONES Y TRANSFORMACIONES DE VARIABLE EN REGRESIÓN

Estudio de las relaciones entre las variables independientes o predictores y la variable objetivo de la modelización. Cruces de variables y estudio bivarinate. Distintas técnicas visuales y estadísticas para establecer relaciones marginales.

#### REGRESIÓN LINEAL

Modelos lineales de regresión. Concepto de modelo predictivo en general y particularización matemática al caso lineal. Estimación de parámetros del modelo por mínimos cuadrados ordinarios (OLS) y sus características. Colinealidad y tratamiento de variables de tipo categórico. Diferencias en código Python entre el ajuste mediante interfaz fórmula y ajuste mediante matrices de diseño explícitas. Presentación de las librerías de statmodels y sklearn para el ajuste de modelos de regresión, ventajas e inconvenientes. Esquema de modelización manual y evaluación por training-test y por validación cruzada repetida. Elección de modelo final e interpretación de los parámetros de la regresión.

#### REGRESIÓN LOGÍSTICA

Modelo clásico de clasificación binaria mediante regresión logística. Introducción e idea filosófica para estimación probabilística. Concepto de función de enlace y alternativas comunes. Estimación de parámetros por Máxima Verosimilitud y sus diferencias con Mínimos Cuadrados. Interpretación de parámetros. Concepto de odds y odds ratio. Métodos para la evaluación de la bondad de ajuste del modelo logístico. Pseudo R2 de Mc Fadden, matriz de confusión y sus métricas asociadas (accuracy, sensibilidad, especificidad, precisión, recall...). Concepto de curva ROC.

#### SELECCIÓN DE VARIABLES EN REGRESIÓN

Métodos automáticos de selección de variables para la modelización predictiva. Selección secuencial hacia delante (forward) y hacia atrás (backward), diferentes opciones en Python. Pequeña introducción a la Regresión Lasso y su poder como selector automático de variables relevantes de cara al modelo, diferentes opciones con efectos transformados e interacciones.

#### PARTE II: SERIES TEMPORALES Y MODELOS NO SUPERVISADOS

En la segunda parte se abordan los métodos de estudio y predicción de series temporales univariantes clásicos como introducción a los estudios temporales y las dos principales técnicas no supervisadas (no hay variable objetivo específica) para reducción de dimensiones y segmentación de los datos.

#### **SERIES TEMPORALES**

Concepto de serie temporal y su relación con los procesos estocásticos. Concepto de estacionariedad y su importancia. Componentes de series temporales. Estudio

descriptivo y descomposiciones aditiva y multiplicativa. Test de estacionariedad de Dickey Fuller. Métodos de suavizado exponencial (simple, doble y Holt Winters) particularidades. Estudio de funciones de autocorrelación simple y parcial y patrones autoregresivos (AR) y de medias móviles (MA) para la identificación y proposición de órdenes en modelos ARIMA. Operador de retardo B, polinomio característico y su relación con la estacionariedad del proceso. Modelos ARIMA manuales y automáticos. Metodología Box-Jenkins para el estudio de series temporales univariantes.

## REDUCCIÓN DE DIMENSIONES. PCA Y FA

Características de modelos no supervisados. Reducción de dimensionalidad del conjunto de datos y sus posibles objetivos. Interpretación vs. Preproceso de cara a posterior explotación. Dos métodos para la reducción de dimensiones Análisis de Componentes Principales (PCA) y Análisis Factorial (FA). Diferencias en modelo matemático y particularidades. Evaluación de la adecuación muestral como proceso a priori para valorar la calidad de las soluciones. PCA y métodos para evaluación del número de componentes a retener en la solución. Matrices de cargas y puntuaciones y sus utilidades. Estimación de cargas y descomposición en valores singulares. Propiedades. Evaluación de soluciones, gráfico de cargas, gráfico de puntuaciones y biplot. Interpretaciones en el plano de las dos primeras componentes. Análisis factorial. Modelo matemático, distintas estimaciones de las cargas y rotaciones de la solución. Comunalidad y unicidad. Ventajas interpretativas.

## SEGMENTACIÓN DE LA POBLACIÓN. CLUSTERING

Agrupación no supervisada o segmentación del conjunto de datos. Características y objetivos. Métodos de clustering jerárquico y no jerárquico. Concepto de linkage, dendograma y métodos numéricos y gráficos para evaluación de características de los grupos formados. Centroides y biplot o proyecciones. Métricas de evaluación de la solución a falta de variable "supervisora": variabilidad interna y silueta. Evaluación del número de grupos óptimo para la solución. Solución final como factor que indica el grupo predicho para cada registro.