



Línea de Trabajo fin de Máster 2025-26

Título	Procesos de recuento y análisis de datos funcionales
Tipo	INVESTIGACIÓN ⊠ ORIENTACIÓN PRÁCTICA □
Número de alumnos	1
Profesor(es)/ email	Paula Rodríguez Bouzas Ana María Aguilera del Pino
Descripción	El proceso de Cox es un proceso de recuento con intensidad estocástica básico, a partir de cual se han construido muchos otros de gran flexibilidad y aplicabilidad. Añadiendo marcas eliminando restricciones se obtienen muchas otras generalizaciones, todas ellas co intensidad estocástica. Este proceso intensidad es siempre clave a la hora de modelizar predecir el proceso de recuento.
	La mayoría de los métodos de inferencia para estos procesos se centran en la estimació más que en la predicción, y a su vez, asumen una cierta estructura estocástica de lintensidad del proceso. El Análisis de Datos Funcionales (ADF) es una potente técnica qui permite modelizar un proceso estocástico a partir solo de sus observaciones. Se ha aplicad esta técnica de inferencia a procesos de Cox y aplicado a casos reales como emisiones di isótopos, puntos de inflexión en precios de acciones en bolsa, hipotecas, etc.
	El Trabajo Fin de Máster consistiría en el estudio de algún proceso de Cox según s intensidad estocástica y/o su inferencia (contraste de hipótesis) por medio del ADF.
Objetivos particulares	Simular procesos de Cox con intensidades aleatorias generales como las distribuciones tip fase, incluso cuando éstas tienen parámetros aleatorios. Aplicar la inferencia desarrollad mediante ADF a estos procesos de Cox con estas nuevas intensidades. En caso d encontrar algún ejemplo de datos reales interesante, aplicar contraste de hipótesis par estudiar ese proceso como proceso de Cox con una intensidad en particular.
Prerrequisitos y recomendaciones	Aparte de conocimientos a nivel medio de Matemáticas y Estadística, se requiere obligatoriamente conocimientos previos sobre procesos estocásticos y aproximación d funciones, así como el manejo básico del entorno de programación R para el análisis d datos. En relación al máster, es obligatorio cursar la asignatura Análisis de Dato Funcionales y se aconseja al alumno cursar Análisis de Series Temporales y Técnica Estadísticas Multivariantes y Aplicaciones.
Plan de trabajo	El trabajo comenzaría por una revisión bibliográfica de las publicaciones relacionadas con el tema objeto del mismo. A partir de lo cual se podría realizar lo siguiente:
	 Revisión sistemática del tema. Aplicación de una metodología de inferencia de un conjunto de datos reales o simulados mediante el uso del software libre R, interpretación de resultados y extracción de conclusiones.





• Estudio detallado de los aspectos teóricos de una metodología de inferencia en algún proceso generalizado del proceso de Cox y solución de problemas asociados de estimación, inferencia y computación.

El alcance último del trabajo dependerá de las complicaciones y profundidad que se dé a cada parte del mismo.

Competencias generales y específicas

COMPETENCIAS GENERALES

CG1 - Los titulados han de saber aplicar los conocimientos adquiridos y su capacidad de resolución de problemas en entornos nuevos o poco conocidos dentro de contextos más amplios (o multidisciplinares) relacionados con su área de estudio.

CG3 - Los titulados han de saber comunicar sus conclusiones y los conocimientos y razones últimas que las sustentan a públicos especializados y no especializados de un modo claro y sin ambigüedades

CG4 - Los titulados deben poseer las habilidades de aprendizaje que les permitan continuar estudiando de un modo que habrá de ser en gran medida autodirigido o autónomo.

CG5 - Los titulados han de demostrar una comprensión sistemática del campo de estudio y el dominio de las habilidades y métodos de investigación relacionados con dicho campo.

CG6 - Los titulados deben demostrar la capacidad de concebir, diseñar, poner en práctica y adoptar un proceso sustancial de investigación con seriedad académica.

CG8 - Los titulados deben ser críticos en el análisis, evaluación y síntesis de ideas nuevas y complejas.

CG9 - Los titulados deben saber comunicarse con sus colegas, con la comunidad académica en su conjunto y con la sociedad en general acerca de sus áreas de conocimiento. CG10 - Los titulados han de ser capaces de fomentar, en contextos académicos y

profesionales, el avance tecnológico, social o cultural dentro de una sociedad basada en el conocimiento.

COMPETENCIAS ESPECÍFICAS

- CE1 Conocer métodos para el Análisis de Datos.
- CE3 Adquirir conocimientos avanzados en Probabilidad y Procesos Estocásticos.
- CE4 Profundizar en las técnicas de Modelización Estocástica.
- CE6 Aprender y entender técnicas de Estadística Multivariante.
- CE15 Ser capaz de identificar la información relevante para resolver un problema.
- CE16 Utilizar correcta y racionalmente programas de ordenador de tipo estadístico.
- CE17 Adquirir capacidades de elaboración y construcción de modelos y su validación.
- CE18 Ser capaz de realizar un análisis de datos.
- CE21 Conocer, identificar y seleccionar fuentes estadísticas.
- CE22 Ser capaz de interpretar resultados a partir de modelos estadísticos.
- CE24 Ser capaz de extraer conclusiones y redactar informes.
- CE25 Ser capaz de identificar relaciones o asociaciones.
- CE26 Saber utilizar con destreza entornos de programación y análisis estadístico.
- CE28 Ser capaz de desarrollar un pensamiento y razonamiento cuantitativo.
- CE29 Potenciar la habilidad para poder sustraer o deducir lo esencial de un concepto o situación determinada con objeto de extraer la información importante y generalizar el aprendizaje a situaciones nuevas.

Bibliografía

Aguilera, A.M., Aguilera-Morillo, M.C. (2013). Penalized PCA approaches for Bspline expansions of smooth functional data. Applied Mathematics and Computation, 219, 7805-7819

Bouzas, P.R., Valderrama, M.J., Aguilera, A.M. and Ruiz-Fuentes, N. (2006). *Modelling the Mean of a Doubly Stochastic Poisson Process by Functional Data Analysis*, Computational Statistics and Data Anlysis, Vol. 50, 2655-2667.

Bouzas, P.R., Ruiz-Fuentes, N. and Ocaña, F.M. (2007). Functional Approach to the Random Mean of a Compound Cox Process, Computational Statistics, Vol. 22, 467-479. Bouzas, P.R., Ruiz-Fuentes, N., Matilla, A., Valderrama, M.J. and Aguilera, A.M. (2010a). A Cox Model for Radioactive Counting Measure: Inference on the Intensity Process, Chemometrics and Intelligent Laboratory Systems, Vol. 103, 116-121.

Bouzas, P.R., Ruiz-Fuentes, N. and Ruiz-Castro, J.E. (2010b). Forecasting a





Compound Cox Process by means of PCP, Proceedings in Computational Statistics, Physica-Verlag, Berlin.

Bouzas, P.R., Aguilera, A.M. and Ruiz-Fuentes, N. (2012). Functional Estimation of the Random Rate of a Cox Process, Methodology and Computing in Applied Probability, Vol. 14, 57-69.

Horváth, L., Kokoszka, P. (2012). Inference for functional data with applications. Springer. **Neuts, M.F. (1981).** Matrix-geometric Solutions in Stochastic Models: An Algorithmic Approach. Dover publications, N.Y.

Fritsch, F.N. and Carlson, R.E. (1980). *Monotone piecewise cubic interpolation*, SIAM Journal on Mumerical Analysis, Vol. 7, 238-246.

Ocaña-Lara F., Aguilera A.M., Escabias M. (2007). Computational considerations on functional principal component analysis. *Comp. Stat.*, **22**(3), 449-465.

Ramsay J.O., Silverman B.W. (2005). Functional Data Analysis. Springer.

Ramsay J.O., Silverman B.W. (2002). Applied Functional Data Analysis. Springer. Ruiz-Fuentes, N., Bouzas, P.R and Atsalakis, G. (2011). *Turning points modelled as a Cox process*, Book of abstracts of the 8th International Conference on Computational Management Science (CMS2011), Neuchatel, Suiza.

Snyder, D.L. and Miller, M.I. (1991). Random Point Processes in Time and Space, 2nd edition. Springer Verlag, New York.

Valderrama M.J., Aguilera A.M. and Ocaña-Lara F.A. (2000). Predicción Dinámica mediante Análisis de Datos Funcionales. Introducción a los Modelos PCP. La Muralla, Madrid.