



Guía Docente

| Datos Identificativos | | | | | 2016/17 |
|-----------------------|--|--------------------|--------------------|----------|---------|
| Asignatura (*) | Técnicas de Remostraxe | Código | 614493022 | | |
| Titulación | Mestrado Universitario en Técnicas Estadísticas (Plan 2011) | | | | |
| Descriptorios | | | | | |
| Ciclo | Período | Curso | Tipo | Créditos | |
| Mestrado Oficial | 1º cuatrimestre | Primeiro-Segundo | Optativa | 5 | |
| Idioma | CastelánGalegoInglés | | | | |
| Modalidade docente | Presencial | | | | |
| Prerrequisitos | | | | | |
| Departamento | Matemáticas | | | | |
| Coordinación | Cao Abad, Ricardo | Correo electrónico | ricardo.cao@udc.es | | |
| Profesorado | Cao Abad, Ricardo | Correo electrónico | ricardo.cao@udc.es | | |
| Web | dm.udc.es/profesores/ricardo/ | | | | |
| Descrición xeral | Pretendese que o alumno adquira destreza na identificación de situacións nas que os métodos de remostraxe son ferramentas inferenciais axeitadas para resolver problemas reais. Para iso tratarase de que o alumno coñeza o funcionamento das principais técnicas de remostraxe, entre as que se destaca o método bootstrap, así como as súas aplicacións nos principais ámbitos da estatística. Asimesmo persegue que o alumno sexa quen de deseñar e implementar en ordenador plans de remostraxe axeitados para un amplo abano de situacións. | | | | |

Competencias / Resultados do título

| Código | Competencias / Resultados do título |
|--------|--|
| A2 | Capacidade para comprender, formular, formular e resolver aqueles problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos da estatística e da investigación operativa. |
| A4 | Coñecer algoritmos de resolución dos problemas e manexar o software axeitado. |
| A9 | Obter os coñecementos precisos para unha análise crítica e rigorosa dos resultados. |
| B6 | Capacidade para iniciar a investigación e para participar en proxectos de investigación que poden culminar na elaboración dunha tese doutoral. |
| B8 | Capacidade de traballo en equipo e de forma autónoma |
| B10 | Capacidade de identificar e resolver problemas |
| C1 | Ser capaz de identificar un problema da vida real. |
| C2 | Dominar a terminoloxía científica-metodolóxica para comprender e interactuar con outros profesionais. |
| C3 | Habilidade para traballar os aspectos metodolóxicos da investigación en colaboración con outros colegas a través do Campus Virtual co foro. |
| C4 | Habilidade para realizar a análise estatística con ordenador. |
| C5 | Escoller o deseño máis axeitado para responder á pregunta de investigación. |
| C6 | Utilizar as técnicas estatísticas máis axeitadas para analizar os datos dunha investigación. |
| C7 | Planificar, analizar e interpretar os resultados dunha investigación considerando tanto os aspectos teóricos coma os metodolóxicos. |
| C8 | Habilidade de xestión administrativa do proceso dunha investigación. |
| C9 | Comunicación e difusión dos resultados das investigacións. |
| C10 | Lectura con xuízo crítico de artigos científicos dende unha perspectiva metodolóxica. |

Resultados da aprendizaxe

| Resultados de aprendizaxe | Competencias / Resultados do título |
|---------------------------|-------------------------------------|
|---------------------------|-------------------------------------|



| | | | |
|--|------------|--------------------|---|
| G1 - Capacidade para iniciar a investigación e para participar en proxectos de investigación que poden culminar na elaboración dunha tese de doutoramento. | AM2 AM4 | BP6 BP8 BP10 | CP1 CP2 CP3 CP4 CP5 CP6 CP7 CP8 CP9 CP10 |
| G2 - Capacidade de aplicación de algoritmos de resolución dos problemas e manexo do software adecuado. | AM4 | | |
| G3 - Capacidade de traballo en equipo e de xeito autónomo | | BP8 | |
| G4 - Capacidade de formular problemas en termos estatísticos, e de resolvelos utilizando as técnicas axeitadas. | AM2 AM4 | | |
| G6 - Capacidade de identificar e resolver problemas | | BP10 | |
| G10 - Capacidade de integrarse nun equipo multidisciplinar para a análise experimental | | BP8 | |
| G11 - Adquirir destreza para o desenvolvemento de software | AM2 AM4 | | |
| G12 - Capacidade de análise estatística crítica das mostras, os plantexamentos e resultados | AM2 AM9 | | |
| G14 - Representar un problema real mediante un modelizado estatístico axeitado. | AM2 | | |
| G15 - Deseñar un plano de observación ou recollida de datos que permita abordar o problema de interese | AM4 AM9 | BP10 | |
| E2 - A adquisición dos coñecementos de estatística e investigación de operacións necesarios para a incorporación en equipos multidisciplinares pertencentes a diferentes sectores profesionais. | AM2 | BP8 | CP1 CP2 CP3 |
| E4 - Coñecer as aplicacións dos modelos da estatística e a investigación de operacións. | AM2 | | |
| E5 - Coñecer algoritmos de resolución dos problemas e manexar o software axeitado. | AM4 | | |
| E12 - Realizar inferencias respecto aos parámetros que aparecen no modelo. | | | CP6 |
| E19 - Tratamento de datos e análise estatística dos resultados obtidos. | | BP6 | |
| E27 - Obter os coñecementos precisos para unha análise crítica e rigurosa dos resultados. | AM9 | | |
| E28 - Complementar a aprendizaxe dos aspectos metodolóxicos con apoio de software. | AM4 | | |
| E78 - Fomentar a sensibilidade cara os principios do pensamento científico, favorecendo as actitudes asociadas ao desenvolvemento dos métodos matemáticos, como: o cuestionamento das ideas intuitivas, a análise crítica das afirmacións, a capacidade de análise e síntese ou a toma de decisións racionais | AM2 | | |
| E82 - O estudante será capaz de comprender a importancia da Inferencia Estatística como ferramenta de obtención de información sobre a poboación en estudo, a partir do conxunto de datos observados dunha mostra representativa de esta. Para iso deberá recoñecer a diferenza entre estatística paramétrica e non paramétrica. | | | CP4 CP5 |
| E84 - Ser quen de manexar diverso software (en particular R) e interpretar os resultados que proporcionan nos correspondentes estudos prácticos. | AM4 | | CP4 |
| E86 - Soltura no manexo da teoría da probabilidade e as variables aleatorias. | AM2 | | |

| Contidos | |
|--|--|
| Temas | Subtemas |
| 1. Motivación do principio Bootstrap. | O Bootstrap uniforme. Cálculo da distribución Bootstrap: distribución exacta e distribución aproximada por Monte Carlo. Exemplos. |
| 2. Algunhas aplicacións do método Bootstrap. | Aplicación do Bootstrap á estimación da precisión e o nesgo dun estimador. Exemplos. |
| 3. Motivación do método Jackknife. | Estimación Jackknife da precisión e o nesgo dun estimador. Relación Bootstrap/Jackknife na dita estimación. Exemplos. Estudos de simulación. |



| | |
|--|--|
| 4. Modificacións do Bootstrap uniforme. | Bootstrap paramétrico, simetrizado, suavizado, ponderado e nesgado. Discusión e exemplos. Validez da aproximación Bootstrap. Exemplos. |
| 5. Aplicación do Bootstrap á construción de intervalos de confianza. | Métodos percentil, percentil-t, percentil-t simetrizado. Exemplos. Estudos de simulación. |
| 6. Bootstrap e estimación non paramétrica da densidade. | Aproximación Bootstrap da distribución do estimador de Parzen-Rosenblatt. O Bootstrap na selección do parámetro de suavizado. |
| 7. Bootstrap e estimación non paramétrica da función de regresión. | Aproximación Bootstrap da distribución do estimador de Nadaraya-Watson. Distintos métodos de remostraxe e resultados para eles. |
| 8. O Bootstrap con datos censurados. | Introducción aos datos censurados. Remostraxes Bootstrap en presenza de censura. Relacións entre eles. |
| 9. O Bootstrap con datos dependentes. | Introducción ás condicións de dependencia e modelos habituais de datos dependentes. Modelos paramétricos de dependencia. Situacións de dependencia xeral: o Bootstrap por bloques, o Bootstrap estacionario y o método da submostraxe. |

| Planificación | | | | |
|----------------------------|--|---|-------------------------|--------------|
| Metodoloxías / probas | Competencias / Resultados | Horas lectivas (presenciais e virtuais) | Horas traballo autónomo | Horas totais |
| Presentación oral | A2 A4 A9 B6 B10 C2 C3 C5 C6 C10 | 21 | 31.5 | 52.5 |
| Prácticas a través de TIC | A4 B8 C3 C4 C6 C8 | 14 | 28 | 42 |
| Proba de resposta múltiple | A4 A9 B10 C2 C3 C5 C6 C7 C10 | 1 | 11.5 | 12.5 |
| Solución de problemas | A4 A9 B8 B10 C1 C4 C5 C6 C7 C8 C9 C10 | 4 | 8 | 12 |
| Atención personalizada | | 6 | 0 | 6 |

*Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientativo, considerando a heteroxeneidade do alumnado

| Metodoloxías | |
|----------------------------|--|
| Metodoloxías | Descrición |
| Presentación oral | Presentación con transparencias por videoconferencia aos tres campus |
| Prácticas a través de TIC | Implementación de algoritmos de remostraxe |
| Proba de resposta múltiple | Proba de resposta múltiple sobre conceptos. |
| Solución de problemas | Deseño de plans de remostraxe. Cálculo de nesgos e varianzas dos análogos bootstrap. |

| Atención personalizada | |
|---------------------------|--|
| Metodoloxías | Descrición |
| Prácticas a través de TIC | Asistencia e participación nas clases teóricas. Exame escrito de múltiple opción. |
| Solución de problemas | Participación en prácticas e seminarios. Suposto práctico a realizar polo alumno. |

| Avaliación | | | |
|--------------|---------------------------|------------|---------------|
| Metodoloxías | Competencias / Resultados | Descrición | Cualificación |



| | | | |
|----------------------------|---------------------------------------|--|----|
| Prácticas a través de TIC | A4 B8 C3 C4 C6 C8 | Utilización do software R para implementar o método bootstrap nalgún contexto. | 20 |
| Solución de problemas | A4 A9 B8 B10 C1 C4 C5 C6 C7 C8 C9 C10 | Traballo orixinal sobre o bootstrap nalgún contexto de interés | 40 |
| Proba de resposta múltiple | A4 A9 B10 C2 C3 C5 C6 C7 C10 | Proba de comprensión dos conceptos impartidos. | 40 |

Observacións avaliación

A avaliación realizarase por medio dunha proba escrita sobre prácticas en R, un traballo individual do/da alumno/a, así como unha proba escrita de conceptos. A calificación da proba de conceptos representará o 40% da calificación global, a proba de práctica en R corresponderá ao 20% mentres que o 40% restante corresponderá ao traballo individual, que ten que ser presentado en público polos alumnos.

Para superar a materia será necesario obter unha calificación de alomenos 5 sobre 10 no conxunto da materia.

Na oportunidade de xullo os alumnos poderán liberarse de facer as probas correspondentes nas que a súa calificación na oportunidade de xaneiro fora de alomenos 4 sobre 10. Para obter a calificación de NON PRESENTADO na primeira oportunidade (xaneiro-febreiro), os alumnos non se poderán ter presentado a ningunha das probas avaliadas que figuran arriba. Para obter a calificación de NON PRESENTADO en xullo, os alumnos non se poderán ter presentado ó exame final desa data.

Fontes de información

| | |
|----------------------------|---|
| Bibliografía básica | Bibliografía básica Davison, A.C. and Hinkley, D.V. (1997). Bootstrap Methods and their Application. Cambridge University Press. Efron, B. (1979). Bootstrap Methods: Another look at the Jackknife. Ann. Statist., 7, 1-26. Efron, B. and Tibshirani, R.J. (1993). An Introduction to the Bootstrap. Chapman and Hall. Shao, J. and Tu, D. (1995). The Jackknife and Bootstrap. Springer Verlag. |
|----------------------------|---|



| | |
|------------------------------------|---|
| Bibliografía complementaria | <p>Bibliografía complementaria Akritas, M. G. (1986). Bootstrapping the Kaplan--Meier estimator. <i>J. Amer. Statist. Assoc.</i> 81, 1032-1038. Bickel, P.J. and Freedman, D.A. (1981). Some asymptotic theory for the bootstrap. <i>Ann. Statist.</i> 12, 470-482. Bühlmann, P. (1997). Sieve bootstrap for time series. <i>Bernoulli</i> 3, 123-148. Cao, R. (1990). Órdenes de convergencia para las aproximaciones normal y bootstrap en la estimación no paramétrica de la función de densidad. <i>Trabajos de Estadística</i>, vol. 5, 2, 23-32. Cao, R. (1991). Rate of convergence for the wild bootstrap in nonparametric regression. <i>Ann. Statist.</i> 19, 2226-2231. Cao, R. and Prada-Sánchez, J.M. (1993). Bootstrapping the mean of a symmetric population. <i>Statistics & Probability Letters</i> 17, 43-48. Cao, R. (1993). Bootstrapping the mean integrated squared error. <i>Jr. Mult. Anal.</i> 45, 137-160. Cao, R. (1999). An overview of bootstrap methods for estimating and predicting in time series. <i>Test</i>, 8, 95-116. Cao, R. and González-Manteiga, W. (1993). Bootstrap methods in regression smoothing. <i>J. Nonparam. Statist.</i> 2, 379-388. Efron, B. (1981). Censored data and the bootstrap. <i>J. Amer. Statist. Assoc.</i> 76, 312-319. Efron, B. (1982). The Jackknife, the Bootstrap and other Resampling Plans. CBMS-NSF. Regional Conference series in applied mathematics. Efron, B. (1983). Estimating the error rate of a prediction rule: improvements on cross-validation. <i>J. Amer. Stat. Assoc.</i> 78, 316-331. Efron, B. and Tibshirani, R. (1986). Bootstrap methods for standard errors, confidence intervals, and other measures of statistical accuracy. <i>Statistical Science</i> 1, 54-77. Efron, B. (1987). Better Bootstrap confidence intervals (with discussion), <i>J. Amer. Stat. Assoc.</i> 82, 171-200. Efron, B. (1990). More Efficient Bootstrap Computations. <i>J. Amer. Stat. Assoc.</i> 85, 79-89. Freedman, D.A. (1981). Bootstrapping regression models. <i>Ann. Statist.</i> 9, 6, 1218-1228. González-Manteiga, W. y Prada-Sánchez, J.M. (1985). Una aplicación de los métodos de suavización no paramétricos en la técnica Bootstrap. <i>Proceedings Jornadas Hispano-Lusas de Matemáticas</i>. Murcia. García-Jurado, I. González-Manteiga, W., Prada-Sánchez, J.M., Febrero-Bande, M. and Cao, R. (1995). Predicting using Box-Jenkins, nonparametric and bootstrap techniques. <i>Technometrics</i> 37, 303-310. González-Manteiga, W., Prada-Sánchez, J.M. and Romo, J. (1994). The Bootstrap-A Review. <i>Computational Statistics</i>, 9, 165-205. Hall, P. (1986). On the bootstrap and confidence intervals. <i>Ann. Statist.</i> 14, 1431-1452. Hall, P. (1988-a). Theoretical comparison of bootstrap confidence intervals. <i>Ann. Statist.</i> 16, 927-953. Hall, P. (1988-b). Rate of convergence in bootstrap approximations. <i>Ann. Probab.</i> 16, 4, 1665-1684. Hall, P. (1992). <i>The Bootstrap and Edgeworth Expansion</i>. Springer Verlag. Hall, P. and Martin, M.A. (1988). On bootstrap resampling and iteration. <i>Biometrika</i> 75, 661-671. Härdle, W. and Marron, J. S. (1991). Bootstrap simultaneous error bars for nonparametric regression. <i>Ann. Statist.</i> 19, 778-796. Künsch, H.R. (1989). The jackknife and the bootstrap for general stationary observations. <i>Ann. Statist.</i> 17, 1217-1241. Lombardía, M.J., González-Manteiga, W. and Prada-Sánchez, J.M. (2003). Bootstrapping the Chambers-Dunstan estimate of a finite population distribution function. <i>J. Stat. Plan. Infer.</i>, 116, 367-388. Mammen, E. (1992). <i>When does Bootstrap Work?</i>. Springer Verlag. Navidi, W. (1989). Edgeworth expansions for bootstrapping regression models. <i>Ann. Statist.</i> 17, 4, 1472-1478. Politis, D.N. and Romano, J.R. (1994). The stationary bootstrap. <i>J. Amer. Statist. Assoc.</i> 89, 1303-1313. Politis, D.N. and Romano, J.R. (1994). Limit theorems for weakly dependent Hilbert space valued random variables with application to the stationary bootstrap. <i>Statist. Sin.</i> 4, 461-476. Politis, D.N., Romano, J.P. and Wolf, M. (1999). <i>Subsampling</i>. Springer Verlag. Prada-Sánchez, J.M. and Otero-Cepeda, X.L. (1989). The use of smooth bootstrap techniques for estimating the error rate of a prediction rule. <i>Comm. Statist. -Simula.</i>, 18(3), 1169-1186. Prada-Sánchez, J.M. and Cotos-Yáñez, T. (1997). A Simulation Study of Iterated and Non-iterated Bootstrap Methods for Bias Reduction and Confidence Interval Estimation. <i>Comm. Statist. -Simula.</i>, 26(3), 927-946. Reid, N. (1981). Estimating the median survival time. <i>Biometrika</i> 68, 601-608. Stine, R.A. (1987). Estimating properties of autoregressive forecasts. <i>J. Amer. Statist. Assoc.</i> 82, 1072-1078. Thombs, L.A. and Schucany, W.R. (1990). Bootstrap prediction intervals for autoregression. <i>J. Amer. Statist. Assoc.</i> 85, 486-492. Wu, C.-F. J. (1986). Jackknife, bootstrap and other resampling methods in regression analysis. <i>Ann. Statist.</i> 14, 1261-1350.</p> |
|------------------------------------|---|

Recomendacións

Materias que se recomenda ter cursado previamente



Estatística Matemática/614468102

Modelos de Probabilidade/614468103

Estatística Aplicada/614468104

Modelos de Regresión/614468105

Análise Exploratoria de Datos (data mining)/614468106

Estatística non Paramétrica/614468109

Simulación Estatística/614468113

Materias que se recomenda cursar simultaneamente

Series de Tempo/614427111

Fiabilidade e Modelos Biométricos/614427116

Materias que continúan o temario

Contrastes de Especificación/614468123

Datos Funcionais/614468124

Proxecto Fin de Carreira ou Traballo Tutelado/614468128

Observacións

(*A Guía docente é o documento onde se visualiza a proposta académica da UDC. Este documento é público e non se pode modificar, salvo casos excepcionais baixo a revisión do órgano competente dacordo coa normativa vixente que establece o proceso de elaboración de guías