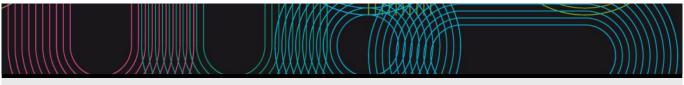
Universida_{de}Vigo

Guia docente 2014 / 2015



Facultade de CC. Económicas e Empresariais

Presentación

La Facultad de Ciencias Económicas y Empresariales tiene una amplia trayectoria dentro de nuestra Universidad. A principios de los 70 ya se impartían enseñanzas de Ciencias Económicas en el antiguo Colegio Universitario de Vigo, que en 1980 pasaría a integrarse en la Universidad de Santiago de Compostela. En 1990 se segrega el Campus de Vigo, lo que supondrá el nacimiento de la Universidad de Vigo.

En el curso 1991/92 se inicia la docencia de las licenciaturas de Ciencias Económicas y de Ciencias Empresariales en el edificio actual, registrándose dos procesos de reforma de sus planes de estudios en los años 1995 y 2002. A raiz de la promulgación del RD 1393/2007 sobre ordenación de las enseñanzas universitarias se pone en marcha el proceso de adaptación al Espacio Europeo de Educación Superior, de tal forma que, para el curso académico 2009/2010, comenzarán a impartirse las titulaciones de Grado en Administración de Empresas y en Economía a las que se refieren estas guías.

Se persigue con ello ofertar unas titulaciones más adaptadas al contexto actual, con una adaptación de las metodologías docentes orientadas hacia el aprendizaje del alumno y el desarrollo de sus capacidades.

Localización



La Facultad de Ciencias Económicas y Empresariales de Vigo está en el Campus de Lagoas/Marcosende, aproximadamente a 15 km. de la ciudad. Clikcando en el siguiente icono puedes acceder a un plano del Campus con su ubicación precisa

En caso de precisar información es posible contactar a través de las siguientes vías:

Correo - Facultad de Ciencias Económicas y Empresariales, Campus de Lagoas-Marcosende, s/n, 36310 VIGO

Teléfono - 986812400 (Centralita/Conserjería)

986 812403 (Secretaría de Alumnos)

986 812402 (Secretaría do Decanato)

Fax- 986812401

Correo electrónico - secfcee@uvigo.es (Secretaría de Alumnos)

sdfcee@uvigo.es (Secretaría do Decanato)

Web - http://fccee.uvigo.es/

Infraestructuras y Servicios

La Facultad cuenta con una importante dotación de infraestructuras destinadas a dar soporte a las actividades de investigación, docencia y extensión universitaria. Resumidamente, hay 15 aulas de docencia, 13 aulas-seminario, 6 aulas de informática y un aula informática de libre acceso. Adicionalmente dispone de un salón de actos con un aforo aproximado de unas 550 personas , un salón de grados para 60-80 personas, biblioteca con 400 puestos de lectura y cafetería-comedor.

A continuación se desglosa la información sobre servicios importantes para el alumnado:

SERVICIOS OFERTADOS AOS ESTUDANTES

- AULA INFORMÁTICA DE LIBRE ACCESO:

Ordenadores a disposición dos alumnos con aplicaciones de uso corriente, acceso a Internet e posibilidade de impresión de documentos

- REDE INALÁMBRICA:

Acceso WIFI a Internet en toda a Facultade.

- REPROGRAFÍA:

Fotocopias, encuadernacións, transparencias, impresión de documentos, material de estudio, etc...

Horario regular : Mañá de 9 a 14 h. - Tarde de 15:45 a 18:00 h.

- CAFETERÍA E COMEDOR:

Servicio de cafetería completo, almorzos e comidas con menús do día.

Horario SS. Cafetería: De $8{:}45$ a $21\ h.$

Horario SS.Comedor: De 13 a 15:30 h.

- SERVICIOS ADMINISTRATIVOS:

Servicios de xestión do alumnado (matrículas, traslados, solicitudes de validacións, emisión de títulos, etc...), asuntos económicos e secretaría do Decanato.

Horario atención ó público: De 9 a 14 h.

- BIBLIOTECA:

Servicio de asesoramento e empréstito bibliográfico, salas de estudio e lectura e consulta bases de datos.

Para o servicio de empréstito requírese carnet de biblioteca.

Dotacións: 414 postos de lectura e estudio.

2 postos consulta bases de datos.

29.000 volumes aprox. (libros, informes, etc.)

560 títulos de publicacións periódicas:

330 revistas e 230 estatísticas.

Horario: De 8:45 a 20:45 h.

Equipo decanal

Decano José Santiago Gómez Fraiz

Secretaria Gonzalo Caballero Míguez

Vicedecano de Organización Académica Fernando Comesaña Benavides

Vicedecana de Calidade Raquel Arévalo Tomé

Vicedecana deAdaptación ao EEES Carlos Mª Fernández-Jardón Fernández

(*)

(*)

Máster Universitario en Técnicas Estatísticas

Materias			
Curso 1			
Código	Nome	Cuadrimestre	Cr.totais
V03M100V01101	Modelos de Probabilidade	1c	6
V03M100V01102	Estatística Aplicada	1c	6
V03M100V01103	Modelos de Regresión	1c	6
V03M100V01104	Análise Exploratoria de Datos	1c	6
V03M100V01105	Programación Lineal e Enteira	1c	6
V03M100V01201	Procesos Estocásticos	2c	5
V03M100V01202	Estatística non Paramétrica	2c	5
V03M100V01203	Mostraxe	2c	5
V03M100V01204	Series de Tempo	2c	5
V03M100V01205	Deseño e Análise de Experimentos	2c	5
V03M100V01206	Simulación Estatística	2c	5
V03M100V01207	Análise Multivariante	2c	5
V03M100V01208	Estatística Espacial	2c	5
V03M100V01209	Fiabilidade e Modelos Biométricos	2c	5
V03M100V01210	Redes e Planificación	2c	5
V03M100V01211	Introdución á Teoría de Xogos	2c	5
V03M100V01212	Colas e Inventarios	2c	5

DATOS IDEN	ITIFICATIVOS			
	Probabilidade			
Materia	Modelos de			
	Probabilidade			
Código	V03M100V01101			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	6	ОВ	1	1c
Lingua de				
impartición				
Departament				
	a de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
	Francisco Fernández, Mario			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: Mario Francisco Fernández	(UDC): 6 ECTS		
xeral				
	Más información en http://eio.usc.es/pul	o/mte/		
Competenci	as de titulación			
Código				
Competenci	as de materia			
	revistos na materia	Posultad	dos de Formación e	Anrendizave
resultados pi	evistos na materia	Resultat	ios de l'ormación e	Aprendizake
Contidos				
Tema				
Planificació	n			
	H	oras na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais
*Os datos que	e aparecen na táboa de planificación son o	de carácter orientador, con	siderando a hetero	xeneidade do
alumnado.	·			
Metodoloxía	docente			
Metodoloxic	Descrición			
	Descricion			
Atención pe	rsonalizada			
Avaliación				
	1	Cualificación		
Avaliación Descriciór	1	Cualificación		
Descriciór		Cualificación		
Descriciór	entarios sobre a Avaliación	Cualificación		
Descrición Outros com	entarios sobre a Avaliación	Cualificación		
Outros com		Cualificación		
Descrición Outros com	entarios sobre a Avaliación	Cualificación		
Descrición Outros com	entarios sobre a Avaliación	Cualificación		
Descrición Outros com	entarios sobre a Avaliación . Fontes de información	Cualificación		

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Estatística A				
Materia	Estatística			
	Aplicada			
Código	V03M100V01102			
Titulación	Máster			,
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	6	ОВ	1	1c
Lingua de				
impartición				
Departament				
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
Carrag -	Lombardía Cortiña, María José			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/ Profesorado: María José Lombardía Corti	ião (UDC): 6 FCTC		
Descrición xeral	Profesorado: Maria Jose Lombardia Corti	ina (UDC): 6 EC15		
Xerai	Más información en http://eio.usc.es/pul	n/mte/		
	inds información en necp.//elo.use.es/pui	o, mec,		
Commetensi	a da titulación			
-	as de titulación			
Código				
	as de materia			
Resultados pr	evistos na materia	Resultad	os de Formación e	e Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificación				
· iaiiiiicacioi		oras na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais
*Os datos que	e aparecen na táboa de planificación son o			
alumnado.	aparecent na tabba de planineación son e	de caracter orientador, cons	nacianao a netere	Acriciadae ao
Metodoloxía	doconto			
метополохіа				
	Descrición			
Atención pe	rsonalizada			
Avaliación				
Descrición		Cualificación		
Outros como	entarios sobre a Avaliación			
Catios Come	SILATIOS SOUTE A AVAITACION			
Bibliografía.	Fontes de información			
Recomendad	cións			

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Modelos de I	Regresión			
Materia	Modelos de			
	Regresión			
Código	V03M100V01103			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas		,	
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	6	OB	1	<u>1c</u>
Lingua de				
impartición				
Departamento				
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	Crujeiras Casais, Rosa María			
	de Uña Álvarez, Jacobo			
	Sánchez Sellero, César Andrés			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/	ote .		
Descrición	Profesorado: Rosa Crujeiras Casais (USC): 3 E	CIS		
xeral	César Sánchez Sellero (USC): 3 ECTS			
	Más información en http://eio.usc.es/pub/mte	ı		
	Mas informacion en nicip.//eio.usc.es/pub/inte	1		
Código	as de materia			
	as de materia evistos na materia	Docultae	los de Formación e	Anrondizavo
Resultados pri	evisios na materia	Resultat	ios de Formación e	Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificación				
	Horas r		s fóra da aula	Horas totais
	aparecen na táboa de planificación son de car	ácter orientador, con	siderando a hetero	exeneidade do
alumnado.				
Metodoloxía	docente			
	Descrición			
Atención per	rsonalizada			
•				
Avaliación				
Descrición	Cı	alificación		
Descricion		lailicación		
Outros service	untonico cobre o Avelico! (m			
Outros come	entarios sobre a Avaliación			
Bibliografía.	Fontes de información			
Recomendac	ións			
ILCCOMMENT				

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
	oratoria de Datos			
Materia	Análise			
	Exploratoria de			
	Datos			
Código	V03M100V01104	,	,	,
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	6	ОВ	1	1c
Lingua de		,		,
impartición				
Departamento				,
Coordinador/a	Roca Pardiñas, Javier			
Profesorado	Iglesias Pérez, María Carmen			
	Roca Pardiñas, Javier			
Correo-e	roca@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: Javier Roca Pardiñas (UVigo): 1.5 ECTS			
xeral	Ana Pérez González (UVigo): 3 ECTS			
	M. Carmen Iglesias Pérez (UVigo): 1.5 ECTS			
	Más información en http://eio.usc.es/pub/mte/			

Com	petencias de titulación
Códi	go
A1	Capacidad para comprender, presentar, formular y resolver aquellos problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos de la estadística
A3	Conocer las aplicaciones de los modelos de la estadística
A5	Coñecer algoritmos de resolución de los problemas y manejar el software adecuado

Competencias de materia		
Resultados previstos na materia	Resul	tados de Formación
		e Aprendizaxe
Comprender la finalidad, resultados y beneficios del análisis de un conjunto de datos, así como de	A1	
sus requerimientos, con el fin de permitir una mejor modelización de problemas y experimentos.	А3	
Descubrir la problemática del análisis de un conjunto de datos, con el fin de motivar conceptos y	A1	
técnicas de la teoría de la probabilidad y de la estadística matemática.	А3	
	A5	
Conocer los conceptos, y técnicas numéricas y gráficas, esenciales para el descubrimiento y	A1	-
entendimiento de las estructuras y relaciones contenidas en un conjunto de datos.	А3	
Adquirir una visión general de algunos de los principales problemas estadísticos y de los grupos de	e A1	-
técnicas más apropiadas para resolverlos.	А3	
	A5	
Adquirir una formación básica en el manejo de herramientas estadísticas a través del programa R (http://www.r-project.org).	A5	

Contidos	
Tema	
Manejo del software estadístico R	Descarga e instalación. Estructuras de datos. Lectura, importación y exportación de datos. Tratamiento de datos. Procedimientos gráficos. Introducción a la programación.
Análisis descriptivo unidimensional	Población, muestra, tipos de variables. Medidas descriptivas numéricas, creación de gráficos, detección de datos atípicos, estudio de la normalidad de los datos. Principales distribuciones discretas (binomial, Poisson, etc.) y continuas (gaussiana, exponencial, etc.).
Análisis de variables cualitativas	Tablas de contingencia y medidas de asociación. Análisis de variables numéricas: gráficos y medidas de correlación. Comparación de distribuciones: test paramétricos y no paramétricos.
Análisis de la varianza y modelos de regresión	Análisis de la varianza. Modelos de regresión paramétricos y no paramétricos.
Introducción al análisis de datos multivariantes	análisis de componentes principales, análisis factorial, análisis de conglomerados y análisis discriminante.

Planificación			
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais
Prácticas de laboratorio	12	30	42
Titoría en grupo	0	20	20
Sesión maxistral	22	38	60
Resolución de problemas e/ou exercicios	10	10	20
Probas prácticas, de execución de tarefas reais e/ou simuladas.	4	4	8

^{*}Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientador, considerando a heteroxeneidade do alumnado.

Metodoloxía docente	
	Descrición
Prácticas de laboratorio	La docencia se desarrollará mediante la resolución de problemas reales o simulados utilizando los modelos tratados en las sesiones magistrales. Se utilizará principalmente el software R.
Titoría en grupo	Se mantendrá un servicio de tutoría en grupo a los alumnos. Los alumnos también podrán consultar sus dudas por correo electrónico.
Sesión maxistral	La docencia se desarrollará mediante la exposición por parte del profesor de las diferentes técnicas de Análisis Exploratorio de Datos Para ello, los alumnos dispondrán de apuntes elaborados que servirán de material básico para el estudio y en su defecto de material e información sobre bibliografía específica disponible en la biblioteca o en internet.

Atención personalizada

Metodoloxías Descrición

Titoría en grupo La tutoría se desarrollará intercalada entre las sesiones magistrales y las prácticas de laboratorio con el fin adicional de evaluar el grado de asimilación de la materia por parte de los alumnos, así como mediante correo electrónico individual o mediante un foro en el que se publicitarán las preguntas formuladas y las respuestas proporcionadas por el profesor.

Avaliación		
	Descrición	Cualificación
Resolución de problemas e/ou exercicios	Realización de cuestionarios e actividades que sexan plantexadas durante 0l periodo de docencia da materia.	40
Probas prácticas, de execución de tarefas reais e/ou simuladas.	Realización dun exame final teórico práctico.	60

Outros comentarios sobre a Avaliación

Bibliografía. Fontes de información

- 1. Abraira Santos, V. y Pérez de Vargas, A. (1996). Métodos Multivariantes en Bioestadística. Centro de Estudios Ramón Areces.
- 2. Agresti, A. (1996). An Introduction to Categorical Data Analysis, John Wiley, Nueva York.
- 3. Crawley, M. J. (2005). Statistics: an introduction using R. Ed. John Wiley and Sons.
- 4. Everitt, B. S. (2005). An R and S-PLUS Companion to Multivariate Analysis. Ed. Springer
- 5. Everitt, B. S. (2011) An Introduction to applied multivariate analysis with R. Springer.
- 6. Hair J. F., Anderson, Tatham and Black (1996). Análisis multivariante. 5ª Edición. Prentice Hall.
- 7. Maindonald, J. H. (2007). Data analysis and graphics using R: an example-based approach. Cambridge University Press.
- 8. Martinez Almécija, Alfredo y otros (1993). Inferencia Estadística. Un enfoque clásico. Pirámide.
- 9. Peña Sánchez de Rivera, D. (1999). Estadística. Modelos y Métodos. 2. Modelos Lineales y Series Temporales. Alianza Universidad Textos.
- 10. Peña Sánchez de Rivera, D. (2002). Análisis de datos multivariantes. McGraw Hill, Madrid.
- 11. Sheather, S. J. (2009). A modern approach to regression with R. New York; London: Springer.
- 12. Wand, M. P. and Jones, M. C. (1995). Kernel Smoothing. Chapman and Hall.
- 13. Tukey, J.W. (1977). Exploratory Data Analysis. Addison-Wesley.
- 14. Zuur, Alain F.(2009) A Beginner's guide to R. New York . Springer.

Recomendacións

Outros comentarios

No se necesita haber cursado ninguna otra asignatura del máster. Sin embargo es fundamental la asistencia regular a las clases para la superación de esta materia, ya que es muy importante el seguimiento del trabajo realizado en el aula. Los requisitos básicos de esta materia son un conocimiento básico de la Estadística y conocimientos a nivel usuario de Windows. Como ya se ha comentado se utilizará el software libre R.

En algunas sesiones se realizarán cuestionarios y ejercicios sobre temas impartidos para la valoración de la evolución y comprensión de los alumnos sobre la materia.

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Programació	n Lineal e Enteira			
Materia	Programación			
	Lineal e Enteira			
Código	V03M100V01105			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	6	ОВ	1	<u>1c</u>
Lingua de				
impartición				
Departamento				
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo Casas Méndez, Balbina Virginia			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
	González Díaz, Julio			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: Balbina Casas Méndez (USC):	3 FCTS		
xeral	Julio González Díaz (USC): 3 ECTS	3 2013		
	Más información en http://eio.usc.es/pub/n	nte/		
Competencia	as de titulación			
Código				
				,
Competencia	as de materia			
	evistos na materia	Resultad	os de Formación e	Anrendizaxe
resultados pr	evistos na materia	resured	os de l'ollindeloli e	- Aprendizake
Contidos				
Tema				
Planificación				<u></u>
			s fóra da aula	Horas totais
	aparecen na táboa de planificación son de	carácter orientador, cons	siderando a hetero	exeneidade do
alumnado.				
Metodoloxía				
	Descrición			
Atención per	rsonalizada			
•				
Avaliación				
Descrición		Cualificación		
		Cualificación		
O.,tw	untanias salaus a Avallasiáu			
Outros come	entarios sobre a Avaliación			
Bibliografía.	Fontes de información			
Recomendac	ións			

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Procesos Est	tocásticos			
Materia	Procesos Estocásticos			
Código	V03M100V01201			
Titulación	Máster Universitario en Técnicas Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de impartición	Castelán			
Departamento	Dpto. Externo			
·	Estatística e investigación operativa			
Coordinador/a	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	Berrendero Díaz, José Ramón Cuevas González, Antonio de Uña Álvarez, Jacobo Pardo Fernández, Juan Carlos			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición xeral	Profesorado: Rosa Crujeiras Casais (USC): 2 Antonio Cuevas González (U. Autónoma de José Ramón Berrendero (U. Autónoma de M	Madrid): 1.25 ECTS		

Com	petencias de titulación
Códi	
A1	Capacidad para comprender, presentar, formular y resolver aquellos problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos de la estadística
A3	Conocer las aplicaciones de los modelos de la estadística
A5	Coñecer algoritmos de resolución de los problemas y manejar el software adecuado
B1	Capacidad para iniciar la investigación y para participar en proyectos de investigación que puedan culminar en la elaboración de una tesis de doctorado
B2	Capacidad de integración en grupos de trabajo multidisciplinares en los que la estadística sea herramienta imprescindible
B4	Capacidad de comunicación para la divulgación de resultados y aplicaciones de la estadística

Competencias de materia				
Resultados previstos na materia		Resultados de Formación e Aprendizaxe		
(*)	A1	B1		
	A3	B2		
	A5	B4		

Contidos	
Tema	
(*)INTRODUCCIÓN A LOS PROCESOS	(*)Definición y conceptos básicos.
ESTOCÁSTICOS	Tipos básicos de procesos.
	Dos procesos importantes: el proceso de Poisson y el movimiento
	Browniano.
(*)CADENAS DE MARKOV EN TIEMPO DISCRETO	(*)Definiciones y propiedades básicas.
	Ecuaciones de Chapman-Kolmogorov.
	Clasificación de estados.
	Existencia de la distribución estacionaria y teoremas de convergencia.
	Condición de equilibrio detallado.
(*)CADENAS DE MARKOV EN TIEMPO CONTINUO	(*)Definición de las cadenas en tiempo continuo.
	Procesos de nacimiento y muerte.
	Tasas instantáneas de salto y ecuaciones de Kolmogorov.
	Comportamiento asintótico.
	Condición de equilibrio detallado.
(*)MARTINGALAS	(*)Esperanza condicionada.
	Definición de martingala.
	Propiedades básicas.
	Teorema del tiempo de parada opcional.
	Convergencia de martingalas.

(*)MOVIMIENTO BROWNIANO	(*)Movimiento Browniano: motivación y definición.
	Propiedades básicas.
	Convergencia de procesos.
	El teorema de Donsker. Algunas aplicaciones estadísticas.
	Martingalas asociadas al movimiento Browniano
(*)INTRODUCCIÓN AL CÁLCULO ESTOCÁSTICO	(*)Definición de la integral de Itô.
	Propiedades básicas.
	Fórmula de Itô y aplicaciones.
	Algunos ejemplos de ecuaciones diferenciales estocásticas.

Planificación			
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais
Sesión maxistral	40	64	104
Probas de resposta curta	5	16	21

^{*}Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientador, considerando a heteroxeneidade do alumnado.

Metodoloxía docento	e
	Descrición
Sesión maxistral	(*) Se presentarán los principales conceptos y métodos, se estudiarán sus propiedades, y se ilustrarán con ejemplos

Atención personalizada			
Metodoloxías	Descrición		
Sesión maxistral			

Avaliación		
	Descrición	Cualificación
Probas de resposta curta	(*)Las pruebas de respuesta corta pueden sustituirse por trabajos	100

Outros comentarios sobre a Avaliación

Bibliografía. Fontes de información
BATH, U. N. (1991) Elements of Applied Stochastic Processes (2nd Edition). John Wiley & Sons.,
BATTACHARYA, R.N. y WAYMIRE, E.C. (2009) Stochastic Processes with Applications (revised edition). S,
BILLINGSLEY, P. (1968). Convergence of Probability Measures. Wiley.,
DURRETT, R. (2012) Essentials of Stochastic Processes. Second edition. Springer.,
KARLIN, S. y TAYLOR, H.M. (1981) A First Course in Stochastic Processes. Academic Press.,
KARLIN, S. y TAYLOR, H.M. (1981) A Second Course in Stochastic Processes. Academic Press.,
KULKARNI, V.G. (1986) Modeling and Analysis of Stochastic Systems. Chapman & Hall.,
MIKOSCH, T. (1998) Elementary Stochastic Calculus, with Finance in View. World Scientific Publishing,
MÖRTERS, P. y PERES, Y. (2010). Brownian Motion. Wiley.,
ROSS, S.M. (1996) Stochastic Processes (2nd Edition). John Wiley & Sons.,
STEELE, J.M. (2001) Stochastic Calculus and Financial Applications. Springer-Verlag.,
WILLIAMS, D. (1991). Probability with Martingales. Cambridge University Press.,

Recomendacións

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Estatística n	on Paramétrica			
Materia	Estatística non			
	Paramétrica			
Código	V03M100V01202			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de				
impartición				
Departamento)			
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	Cadarso Suárez, Carmen María			
	Crujeiras Casais, Rosa María			
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: Alberto Rodríguez Casal (U	SC): 2.5 ECTS		
xeral	Carmen Cadarso Suárez (USC): 2.5 ECTS			
	(,			
	Más información en http://eio.usc.es/pub	/mte/		
		-		
Compotoncia	s de titulación			
Código	is de titulación			
Coulgo				
	is de materia			
Resultados pre	evistos na materia	Resultad	os de Formación e	e Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificación				
Fiammeacion		oras na aula Horas	s fóra da aula	Horas totais
*Oc dates and	aparecen na táboa de planificación son d			
alumnado.	aparecen na taboa de pianincación son d	e caracter orientador, cons	siderando a necerc	oxeneidade do
alulilliauo.				
Metodoloxía				
	Descrición			
Atención per	sonalizada			
per				
Avalla di (
Avaliación		0 1151 17		
Descrición		Cualificación		
Outros come	ntarios sobre a Avaliación			
Ribliografía	Fontes de información			
BIDHOGRATIA.	rontes de información			
Recomendac	ións			

DATOS IDEN	ITIFICATIVOS			
Mostraxe				
Materia	Mostraxe			
Código	V03M100V01203			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de				
impartición				
Departament	0			
Coordinador/a	a Vaamonde Liste, Antonio			
Profesorado	Vaamonde Liste, Antonio			
Correo-e	vaamonde@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: Antonio Vaamonde Liste (UVigo): 5	ECTS		
xeral				
	Máis información en http://eio.usc.es/pub/mte/			

Comp	petencias de titulación
Códig	0
A1	Capacidad para comprender, presentar, formular y resolver aquellos problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos de la estadística
A3	Conocer las aplicaciones de los modelos de la estadística
A5	Coñecer algoritmos de resolución de los problemas y manejar el software adecuado
B2	Capacidad de integración en grupos de trabajo multidisciplinares en los que la estadística sea herramienta imprescindible
B4	Capacidad de comunicación para la divulgación de resultados y aplicaciones de la estadística

Competencias de materia		
Resultados previstos na materia	Res	ultados de Formación
		e Aprendizaxe
Realización de encuestas aplicando los principios estadísticos.	A1	B2
	А3	B4
Interpretación correcta de encuestas.	A1	B4
	А3	
Comprobación de supuestos o hipótesis para la correcta aplicación de las técnicas de muestreo.	A1	
	А3	
Tratamiento de datos y análisis estadístico de los resultados obtenidos.	A1	B2
	А3	B4
	A5	

Contidos	
Tema	
(*)(*)	(*)(*)
Tema I Muestreo. Ventajas y límites.	(*)(*)
Estimadores. Errores que pueden producirse.	
Tipos de Muestreo. Diseño de encuestas.	
Tema II La información previa: marco de	(*)(*)
Muestreo. Algunos problemas asociados a la	
formación del marco.	
Tema III Muestreo aleatorio simple. Estimación	(*)(*)
de medias y totales de variables cuantitativas.	
Intervalos de confianza. Determinación del	
tamaño de muestra.	
Tema IV Muestreo aleatorio simple de variables	(*)(*)
cualitativas. Estimación de la proporción y del	
total de clase. Intervalos de confianza.	
Determinación del tamaño de muestra.	

Tema V.- Muestreo aleatorio estratificado. (*)(*)
Concepto. Ventajas y limitaciones. Estimadores
de la media y del total. Afijación o distribución de
la muestra por estratos. Determinación del
tamaño de muestra.

Tema VI.- Muestreo por conglomerados. (*)(*)

Estimación de medias y totales. Estimación de proporciones. Muestreo por conglomerados en dos etapas.

Informes/memorias de prácticas

Tema VII.- Estimadores de razón y regresión. (*)(*)
Determinación del tamaño de muestra. Eficiencia relativa de los estimadores.

Planificación			
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais
Presentacións/exposicións	35	35	70
Prácticas de laboratorio	10	31	41
Probas de resposta curta	2	0	2

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

Metodoloxía docente	
	Descrición
Presentacións/exposición	Descripción das diferentes unidades didácticas mediante videoconferencia, con apoio de
S	presentación de Power Point ou similar en pantalla. Os alumnos recibirán por adiantado os contidos resumidos das clases lectivas.
Prácticas de laboratorio	Realización individualizada de prácticas planificadas no ordenador do alumno, utilizando programas estatísticos axeitados. O alumno recibe por adiantado o guión de cada práctica, e debe remitir o arquivo cos resultados unha vez completada.

Atención personalizada	tención personalizada					
Metodoloxías	Descrición					
Presentacións/exposicións	Os alumnos poderán prantexar persoalmente as súas dúbidas ó profesor durante as clases, ou posteriormente mediante correo electrónico ou titoría presencial. Os alumnos recibirán os resultados orientativos das probas de resposta curta.					
Probas	Descrición					
Probas de resposta curta	Os alumnos poderán prantexar persoalmente as súas dúbidas ó profesor durante as clases, ou posteriormente mediante correo electrónico ou titoría presencial. Os alumnos recibirán os resultados orientativos das probas de resposta curta.					

Avaliación	
Descrición	Cualificación
Presentacións/exposiciónsO alumno debe realizar as prácticas programadas e remitir os correspondentes	50
informes cos resultados acadados	
Probas de resposta curta Exame de aproximadamente 20 cuestións de caracter conceptual e resposta breve e	50
razonada	

Outros comentarios sobre a Avaliación

A avaliación consiste nunha proba de resposta curta, cun peso do 50% na cualificación final, e a realización das prácticas programadas ao longo do curso, 50% restante, que deberán ser presentadas co correspondente informe, interpretando os resultados e avaliando a aplicabilidade e o cumprimento das hipóteses necesarias.

Bibliografía. Fontes de información

Ramón Fernández García, Muestreo de Poblaciones Finitas. Curso Básico, Ed. PPU, Barcelona,

Cesar Perez Lopez, Muestreo Estadístico, Ed. Ibergarceta. Madrid,

Richard Scheaffer, **Elementosde Muestreo**, Ed. Thomson. Madrid,

Miguel Santesmases Mestre, **Diseño y Análisis de Encuestas en Investigación Social y de Mercados**, Ed.Pirámide Madrid,

V.G. Manzano, Manual paraEncuestadores, Ed. Ariel. Barcelona,

12

Recomendacións			

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Series de Te				
Materia	Series de Tempo			
Código	V03M100V01204			,
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de				
impartición				
Departamento				
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	Aneiros Pérez, Germán			
<u></u>	de Uña Álvarez, Jacobo			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web Descrición	http://eio.usc.es/pub/mte/ Profesorado: Germán Aneiros Pérez	(UDC), E ECTS		
xeral	Froiesorado: German Aneiros Perez	(UDC): 5 EC15		
Xerai	Más información en http://eio.usc.es	:/nuh/mte/		
	ind information on http://elo.use.es	у равутисе,		
C				
	as de titulación			
Código				
	as de materia			
Resultados pr	evistos na materia	Resultad	dos de Formación e	e Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificaciór	1			
		Horas na aula Hora	as fóra da aula	Horas totais
*Os datos que	e aparecen na táboa de planificación s			
alumnado		•		
Metodoloxía	docente			
110104010	Descrición			
	Descrición			
Atención pe	roopolizada			
Atencion pe	rsonanzaua			
Avaliación		- 115		
Descrición		Cualificación		
Outros come	entarios sobre a Avaliación			
Bibliografía.	Fontes de información			
Recomendad	rións			
recomenda	LIUIIS			

DATOS IDEN	ITIFICATIVOS			
	nálise de Experimentos			
Materia	Deseño e Análise			
	de Experimentos			
Código	V03M100V01205			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de				
impartición				
Departament	0			
	a de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
	Vilar Fernández, José Antonio			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: José Antonio Vilar Fernñano	dez (UDC): 5 ECTS		
xeral				
	Más información en http://eio.usc.es/puk	o/mte/		
Competenci	as de titulación			
Código				
Compotonsi	as de materia			
	revistos na materia	Docultos	los do Formación d	Anrondizavo
Resultados pi	evisios na materia	Resultat	los de Formación e	e Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificació	n			
	H	oras na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais
*Os datos que	e aparecen na táboa de planificación son o	de carácter orientador, con	siderando a hetero	xeneidade do
alumnado	·			
Metodoloxía	docente			
Metodoloxic	Descrición			
	Descricion			
Atención pe	rsonalizada			
Avaliación				
Descrición	1	Cualificación		
Outros som	entarios sobre a Avaliación			
outros com	entarios sobre a Avallación			
Bibliografía	. Fontes de información			
Recomenda	cións			
Kecomenda	cions			

DATOS IDEN	ITIFICATIVOS			
Simulación				
Materia	Simulación			
	Estatística			
Código	V03M100V01206			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			,
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de				
impartición				,
Departament				
	a de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
	Fernández Casal, Rubén			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/	IDC). F FCTC		
Descrición	Profesorado: Rubén Fernández Casal (L	JDC): 5 ECTS		
xeral	Más información en http://eio.usc.es/pu	h/mto/		
	Mas información en nicip.//eio.usc.es/pu	ib/inte/		
	1 11 1 1/			
	as de titulación			
Código				
Competenci	as de materia			
Resultados p	revistos na materia	Resultad	los de Formación e	e Aprendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificació	•			
Piamincacio		loras na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais
*Oc dates au				
alumnado.	e aparecen na táboa de planificación son	de Caracter orientador, cons	siderando a netero	oxeneidade do
alullillauo.				
Metodoloxía				
_	Descrición			
Atención pe	rsonalizada			
Avaliación				
Descrición		Cualificación		
Descricion	I	Cualificación		
Outros com	entarios sobre a Avaliación			
Bibliografía	. Fontes de información			
Recomenda	cións			
recomenda	LIUIIS			

DATOS IDEN	TIFICATIVOS					
Análise Mult	ivariante					
Materia	Análise					
	Multivariante					
Código	V03M100V01207			,		
Titulación	Máster					
	Universitario en					
	Técnicas					
	Estatísticas					
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre		
	5	OP	1	2c		
Lingua de		'	,			
impartición						
Departamento		'	·			
Coordinador/a	de Uña Álvarez, Jacobo					
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo					
	González Manteiga, Wenceslao					
	Pateiro López, Beatriz					
Correo-e	sencorreo@uvigo.es					
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/					
Descrición	Profesorado: Beatriz Pateiro López (USC): 2	.5 ECTS				
xeral	Alberto Rodríguez Casal (USC): 2.5 ECTS					
	-					
	Más información en http://eio.usc.es/pub/m	te/				
Competencia	as de titulación					
Código	is ac titulación					
coulgo						
	is de materia					
Resultados pre	evistos na materia	Resultad	los de Formación e	e Aprendizaxe		
Contidos						
Tema						
Planificación						
Fiammeacion		s na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais		
*Os datos que	aparecen na táboa de planificación son de c					
alumnado.	aparecen na taboa de pianincación son de c	aracter orientador, cons	siderarido a rietero	oxerieldade do		
alumnauo.						
Metodoloxía						
	Descrición					
Atención per	sonalizada					
Taran Por						
A lin al 4 m						
Avaliación		Constitution of the				
Descricion	Descrición Cualificación					
Outros come	ntarios sobre a Avaliación					
Ribliografía	Fontos do información					
DIDIIOGRAFIA.	Fontes de información					
Recomendac	ións					

Ectatictica C	TIFICATIVOS				
ESLALISTICA L	spacial				
Materia	Estatística				
	Espacial				
Código	V03M100V01208				
Titulación 💮	Máster				
	Universitario en				
	Técnicas				
	Estatísticas				
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	(Cuadrimestre
	5	OP	1	2	<u>2</u> c
ingua de	Castelán		,		
mpartición	Galego				
epartament	0				
Coordinador/a	García Soidan, María del Pilar Hor	tensia			
rofesorado	Cotos Yáñez, Tomas Raimundo				
	García Soidan, María del Pilar Hor	tensia			
Correo-e	pgarcia@uvigo.es				
Veb	http://eio.usc.es/pub/mte/				
Descrición	Profesorado: Pilar García Soidán (UVigo): 2.5 ECTS			
eral	Tomás Cotos Yáñez (UVigo): 2.5 E				
-	Correo-e: pgarcia@uvigo.es, cotos				
	Más información en http://eio.usc.				
amnatansi	as do titulación				
	as de titulación				
ódigo	de dinere communication investment for				
		rmular y resolver aquellos problemas	susceptible	s de ser a	abordados a
	de modelos de la estadística	- 1 1 1/-1!			
	er las aplicaciones de los modelos d				
		roblemas y manejar el software adecu			
		ara participar en proyectos de investi	gacion que	puedan c	ulminar en la
	ación de una tesis de doctorado	1 1 10 10 1 10 1	1 1/ 1/		
		abajo multidisciplinares en los que la e	estadistica s	ea nerrar	nienta
	cindible	ación de resultados y aplicaciones de	I L 1/- L!		
34 Capac	dad de comunicación para la divulg	ación de resultados y aplicaciones de	ia estadisti	.d	
	as de materia				
Resultados pi	evistos na materia				dos de Formació
					Aprendizaxe
	conceptos e técnicas básicas na aná	álise de datos espaciales		A1	
h a ud - :					
		ídos na estatística espacial, centrándo		A3	
articularmer	nte na estimación do variograma, a				
articularmer nodelización	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi	ng e a		
articularmer nodelización aber aplicar	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál	ídos na estatística espacial, centrándo	ng e a		
articularmer nodelización aber aplicar	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi	ng e a	A3	
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi	ng e a n de	A3 A5	B1
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in Capacidade p	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación	ng e a n de	A3 A5	B1
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación	ng e a n de n que poidar	A3 A5	B1 B2
particularmer modelización saber aplicar programas in Capacidade p culminar na e Capacidade o	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento	ng e a n de n que poidar	A3 A5	
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade c erramenta ir	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento	ng e a n de n que poidar ca sexa	A3 A5	
particularmer nodelización saber aplicar programas in Capacidade p ulminar na e Capacidade c erramenta ir	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístico	ng e a n de n que poidar ca sexa	A3 A5	B2
narticularmer nodelización laber aplicar programas in Capacidade p ulminar na e Capacidade c erramenta in Capacidade c	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístico	ng e a n de n que poidar ca sexa	A3 A5	B2
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade d erramenta in apacidade d	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístico	ng e a n de n que poidar ca sexa	A3 A5	B2
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade o erramenta in apacidade o contidos ema	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo nprescindible e comunicación para a divulgación	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís	ng e a n de n que poidar ca sexa tica	A3	B2 B4
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade c erramenta in apacidade c ontidos ema	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís Análise exploratoria de datos: métoc	n de n que poidar ca sexa tica	A3 A5 e descriti	B2 B4 vos. O concepto
articularmer nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade o erramenta in apacidade o contidos ema	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo nprescindible e comunicación para a divulgación	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tip	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio	A3 A5 e descritionariedac	B2 B4 vos. O concepto
particularmer nodelización caber aplicar programas in Capacidade p ulminar na e Capacidade o erramenta in Capacidade o Contidos ema	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo nprescindible e comunicación para a divulgación	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tipe a función de covarianza. Procesos	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio	A3 A5 e descritionariedac	B2 B4 vos. O conceptode. O variogram
particularmen modelización saber aplicar programas in Capacidade o culminar na e Capacidade o erramenta in Capacidade o Contidos ema Introdución espacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo apprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació rticipar en proxectos de investigación ento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tip e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala.	ng e a n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos.	A3 A5 e descritionariedaco Descomp	B2 B4 vos. O concepto de. O variogramosición a
particularmen nodelización laber aplicar programas in capacidade p ulminar na e capacidade o erramenta in capacidade o contidos ema Introdución spacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para pa laboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo nprescindible e comunicación para a divulgación	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístic de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tip e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos.	A3 A5 e descritionariedaco Descomp	B2 B4 vos. O concepto de. O variogram osición a Modelos
particularmen nodelización saber aplicar programas in capacidade o culminar na e capacidade o erramenta in capacidade o contidos ema Introdución spacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo apprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístico de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tip e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma paramétricos válidos. Métodos de ax	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos.	A3 A5 e descritionariedaco Descomp	B2 B4 vos. O concepto le. O variogram osición a Modelos
particularment modelización Saber aplicar programas in Capacidade p culminar na e Capacidade o rerramenta in Capacidade o Contidos Tema L.Introdución Espacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística do variograma.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístico de resultados e aplicacións da estatís de resultados e aplicacións da estatís de proceso estocástico espacial. Tipe e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma paramétricos válidos. Métodos de avade tipo núcleo. Validación cruzada.	ng e a n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos. c empírico e custe. Estima	e descriti onariedac Descomp	B2 B4 vos. O concepto de. O variogram osición a Modelos on paramétricos
particularmer modelización Saber aplicar programas in Capacidade p culminar na e Capacidade o erramenta in Capacidade o Contidos Fema L.Introdución Espacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística do variograma.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístico de resultados e aplicacións da estatístico de proceso estocástico espacial. Tipe e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma paramétricos válidos. Métodos de avole de tipo núcleo. Validación cruzada. Introdución, notación e hipóteses ini	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos. c empírico e custe. Estima	e descriti onariedac Descomp robustos. adores no	B2 B4 vos. O concepto de. O variogram osición a Modelos on paramétricos dia coñecida.
particularment nodelización laber aplicar programas in capacidade pulminar na e capacidade cerramenta in capacidade cerramenta in capacidade contidos ema Introdución espacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística do variograma.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístico de resultados e aplicacións da estatístico de proceso estocástico espacial. Tipe e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma paramétricos válidos. Métodos de avole tipo núcleo. Validación cruzada. Introdución, notación e hipóteses ini Kriging con media descoñecida. Krigi	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos. c empírico e custe. Estima ciais. Kriging ing indicado	e descriti onariedac Descomp robustos. adores no g con med	B2 B4 vos. O concepto de. O variogram osición a Modelos on paramétricos dia coñecida. ón non
articularmen nodelización aber aplicar rogramas in apacidade p ulminar na e apacidade o erramenta in apacidade o contidos ema .Introdución spacial.	nte na estimación do variograma, a espacio-temporal. os coñecementos estudados á anál formáticos. ara iniciar a investigación e para palaboración dunha tese de doutoram e integración en grupos de traballo aprescindible e comunicación para a divulgación. Elementos notables de Estatística do variograma.	dos na estatística espacial, centrándo predicción mediante as técnicas krigi ise de datos espaciales, coa aplicació riticipar en proxectos de investigación mento multidisciplinares nos que a estatístico de resultados e aplicacións da estatístico de proceso estocástico espacial. Tipe e a función de covarianza. Procesos pequena e gran escala. Estimadores clásicos do variograma paramétricos válidos. Métodos de avole de tipo núcleo. Validación cruzada. Introdución, notación e hipóteses ini	n de n que poidar ca sexa tica dos gráficos os de estacio isotrópicos. c empírico e custe. Estima ciais. Kriging ing indicado	e descriti onariedac Descomp robustos. adores no g con med	B2 B4 vos. O concepto de. O variogram osición a Modelos on paramétricos dia coñecida. ón non

Planificación			
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais
Sesión maxistral	18	25	43
Prácticas en aulas de informática	20	30	50
Probas de resposta curta	2	0	2
Resolución de problemas e/ou exercicios	0	30	30

^{*}Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientador, considerando a heteroxeneidade do alumnado.

Metodoloxía docente		
	Descrición	
Sesión maxistral	Exposición por parte do profesor dos contidos da materia obxecto de estudo.	
Prácticas en aulas de	Resolución de exercicios de aplicación dos contidos estudados, coa axuda de programas	
informática	informáticos.	

Atención personalizada			
Metodoloxías	Descrición		
Prácticas en aulas de informática	Resolución de dúbidas e seguimento do traballo desenvolvido.		
Probas	Descrición		
Resolución de problemas e/ou exercicios	Resolución de dúbidas e seguimento do traballo desenvolvido.		

Avaliación		
	Descrición	Cualificación
Probas de resposta curta	Pruebas para a avaliación das competencias adquiridas	50
Resolución de problemas e/ou	Exercicios e casos prácticos que o alumno debe desenvolver baixo a supervisión	50
exercicios	do profesor, como complemento ás clases maxistrais e ás prácticas.	

Outros comentarios sobre a Avaliación

1) O alumno pode elixir un dos seguintes métodos de avaliación na convocatoria de Maio-Xuño de 2015:

1.A) Avaliación Continua:

- Para a avaliación da docencia teórica realizarase unha proba de resposta curta para a avaliación das competencias adquiridas e que terá un peso do 50% na nota final.
- Para a avaliación da parte práctica realizaranse 2 exercicios prácticos e terán un peso global dun 50% na nota final.
- As probas anteriores levaránse a cabo en sesións de docencia presencial.
- Para aprobar a materia é necesario conseguir 5 puntos (nunha escala de 0 a 10) ao promediar ambas avaliacións e conseguir un mínimo de 4 puntos (nunha escala de 0 a 10) en cada unha delas.

1.B) Avaliación non Continua:

- O sistema de avaliación desta convocatoria constará dunha proba de resposta curta e outra proba de resolución de exercicios prácticos (usando un programa informático). A nota de cada proba terá un peso do 50% na nota final.
- As probas anteriores levaránse a cabo na data oficial que se fixe para esta materia na convocatoria de Maio-Xuño de 2015.
- Para aprobar a materia é necesario conseguir un mínimo de 5 puntos (nunha escala de 0 a 10) ao promediar ambas probas e conseguir un mínimo de 4 puntos (nunha escala de 0 a 10) en cada unha delas.
- 2) Avaliación na convocatoria de Xullo de 2015 e sucesivas:
- O sistema de avaliación desta convocatoria constará dunha proba de resposta curta e outra proba de resolución de exercicios prácticos (usando un programa informático). A nota de cada proba terá un peso do 50% na nota final.
- As probas anteriores levaránse a cabo na data oficial que se fixe para esta materia na convocatoria de Xullo de 2015.
- Para aprobar esta materia é necesario conseguir 5 puntos (nunha escala de 0 a 10) ao promediar ambas probas e conseguir un mínimo de 4 puntos (nunha escala de 0 a 10) en cada unha delas.

Bibliografía. Fontes de información

Bivand, R.S.; Pebesma, E.J.; Gómez-Rubio, V., Applied Spatial Data Analysis with R, Springer Science,

Chilès, J.P.; Delfiner, P., Geostatistics. Modeling spatial uncertainty, Wiley, NewYork,

Christakos, G., Random field models in earth sciences, Academic Press, San Diego,

Cressie, N., Statistics for spatial data, Wiley, NewYork,

Fernández Casal, R; Cotos Yáñez, T.R., **Cap. 7: Geoestadística Espacial**, Sistemas de Información Mediomabiental. Netbiblo. D.L,

Gaetan, C.; Guyon, X., Spatial Statsitics and Modeling, Springer, London,

Goovaerts, P., Geostatistics for natural resources evaluation, Oxford University Press,

Isaaks, E.H.; Srivastava, R.M., Applied geostatistics, Oxford University Press, New York,

Journel, A.G.; Huijbregts, C.J., Mining Geostatistics, Academic Press, London,

Menezes, R.; García-Soidán, P.; Febrero, M., **A comparison of approaches for valid variogram achievement**, Computational Statistics 20, 4, 623-642,

R Development Core Team, R: A language and environment for statistical computing. R Foundation for Statistical Computing. http://www.r-project.org, Vienna, Austria,

Samper Calvete, F.J.; Carrera Ramírez, J., **Geoestadística. Aplicaciones a la hidrología subterránea**, CIMNE, Barcelona, Shapiro, A.; Botha, J., **Variogram fittingwith a general class of conditionally nonnegative definite functions**, Computational Statistics and Data Analysis 11, 87-96,

Recomendacións

Outros comentarios

Está dirixido a alumnos que dispoñan de coñecementos básicos de inferencia estatística e da linguaxe de programación R.

DATOS IDENTIFICATIVOS					
Fiabilidade e Modelos Biométricos					
Materia	Fiabilidade e				
	Modelos				
	Biométricos				
Código	V03M100V01209	,		,	
Titulación	Máster				
	Universitario en				
	Técnicas				
	Estatísticas				
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre	
	5	OP	1	2c	
Lingua de				,	
impartición					
Departament	0		·		
Coordinador/a	a de Uña Álvarez, Jacobo				
	Roca Pardiñas, Javier				
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo				
	Roca Pardiñas, Javier				
Correo-e	sencorreo@uvigo.es				
	roca@uvigo.es				
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/				
Descrición	Profesorado:				
xeral	Jacobo de Uña Álvarez (UVigo): 2.5 ECTS				
	Javier Roca Pardiñas (UVigo): 2.5 ECTS				
	Más información en http://eio.usc.es/pub/mte/				

Com	Competencias de titulación		
Códi	go		
A1	Capacidad para comprender, presentar, formular y resolver aquellos problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos de la estadística		
43	Conocer las aplicaciones de los modelos de la estadística		
\5	Coñecer algoritmos de resolución de los problemas y manejar el software adecuado		
31	Capacidad para iniciar la investigación y para participar en proyectos de investigación que puedan culminar en la elaboración de una tesis de doctorado		
33	Capacidad de integración en grupos de trabajo multidisciplinares en los que e la investigación operativa sea herramienta imprescindible		
34	Capacidad de comunicación para la divulgación de resultados y aplicaciones de la estadística		

Competencias de materia			
Resultados previstos na materia		Resultados de Formación e Aprendizaxe	
Estudiar los conceptos y métodos clave en Fiabilidad y en Análisis de Supervivencia	A1	B1	
	A3	В3	
	A5	B4	
Estudiar los modelos y métodos importantes en biometría	A1	B1	
	A3	В3	
	A5	B4	

Contidos	
Tema	
Introducción al Análisis de Supervivencia	Peculiaridades de los datos de supervivencia. Función de supervivencia o de fiabilidad. Función de riesgo o de razón de fallo. Función de tiempo medio residual. Modelos paramétricos notables.
Análisis de datos censurados: una y varias muestras	Tipos de censura. Modelo general de censura aleatoria. Función de verosimilitud. Métodos paramétricos: máxima verosimilitud. Métodos no paramétricos: estimación Kaplan-Meier. El problema de una muestra (logrank test,). Problemas de dos o más muestras. Alternativas ordenadas. Tests estratificados. Datos apareados. Aplicaciones a datos reales.
Regresión con respuesta censurada I : modelo de Cox (riesgos proporcionales)	Estimación de las componentes del modelo. Contrastes de hipótesis. Selección de variables explicativas. Validación del modelo. Estratificación. Estimación de la función de supervivencia condicional. Covariables dependientes del tiempo. Modelo con predictor aditivo. Aplicaciones a datos reales.

Regresión con respuesta censurada II: modelo de tiempo de fallo acelerado	Estimación de las componentes del modelo. Contrastes de hipótesis. Selección del modelo. Validación del modelo. Modelo con predictor aditivo.
Madalas da da garagasión da interés an	Aplicaciones a datos reales.
Modelos de de regresión de interés en	Medidas de asociación (riesgo relativo, odds-ratio,). Modelos
bioestadística	paramétricos notables (logístico]). Modelos lineales generalizados (GLM) y
	Modelos Aditivos Generalizados (GAM). Interacciones en el efecto de las
	covariables. Derivadas. Estimación e inferencia. Aplicaciones en
	epidemiología, medicina y neurociencia
Regresión cuantil	Conceptos básicos. Cuantiles empíricos. Cuantiles de Regresión.
	Estimación y aspectos computacionales. Aplicaciones en pediatría.
Curvas ROC (receiver operating characteristic)	El problema de los tests diagnósticos: sensibilidad, especificidad y valor
	predictivo. Conceptos de prevalencia, incidencia y riesgo relativo. Curva
	ROC binormal. Técnicas de estimación de de la curva ROC. Técnicas
	paramétricas y no paramétricas. Aplicaciones en radiología.

Planificación				
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais	
Titoría en grupo	0	11	11	
Sesión maxistral	36	72	108	
Traballos e proxectos	0	6	6	

^{*}Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientador, considerando a heteroxeneidade do alumnado.

Metodoloxía docen	te .
	Descrición
Titoría en grupo	Entrevistas que o alumno mantén co profesorado da materia para asesoramento/desenvolvemento
	de actividades da materia e do proceso de aprendizaxe.
Sesión maxistral	Exposición por parte do profesor dos contidos sobre a materia obxecto de estudo, bases teóricas
	e/ou directrices dun traballo, exercicio ou proxecto a desenvolver polo estudante.

Atención personalizada			
Metodoloxías	Descrición		
Titoría en grupo	Resolución de las dudas surgidas en el estudio del material suministrado		

Avaliación		
	Descrición	Cualificación
Traballos e proxectos	Realización de trabajos donde se apliquen los modelos y métodos estudiados a la resolución de problemas concretos de la fiabilidad y la biometría.	Hasta el 100% de la nota final.

Outros comentarios sobre a Avaliación

Bibliografía. Fontes de información

Cox, D.R. y Oakes, D. (1984). Analysis of Survival Data. Chapman & Hall.

Härdle W, Müller, Sperlich S, Werwatz A. (2004). Non- and Semiparametric Models. Springer Series in Statistics: Berlin.

Hosmer D.W., Lemeshow S. (1989). Applied Logistic Regression. John Wiley: New York.

Kalbfleisch, J.D. y Prentice, R.L. (1980). The Statistical Analysis of Failure Time Data. Wiley.

Koenker R. (2005). Quantile Regression (Econometric Society Monographs). University Press: Cambridge.

Lawless, J.F. (1982). Statistical Models and Methods for Lifetime Data. Wiley.

Pepe MS. (2003). The Statistical Evaluation of Medical Tests for Classification and Prediction. Oxford. University Press: New York.

Recomendacións

Outros comentarios

Se recomienda la consulta frecuente de los manuales recomendados en la bibliogra para una motivación adecuada y una asimilación correcta de los contenidos.	afía. Es fundamental el trabajo continuo

DATOS IDEN	NTIFICATIVOS			
Redes e Pla	nificación			
Materia	Redes e			
	Planificación			
Código	V03M100V01210		·	
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	2c
Lingua de		,		
impartición				
Departament	to		·	
Coordinador/	'a Lorenzo Picado, Leticia			
Profesorado	Bergantiño Cid, Gustavo			
	Lorenzo Picado, Leticia			
Correo-e	leticiap@uvigo.es			
Web				
Descrición				
xeral				

Com	petencias de titulación
Códi	jo
A2	Capacidad para comprender, presentar, formular y resolver aquellos problemas susceptibles de ser abordados a través de modelos de la investigación operativa
A4	Conocer las aplicaciones de los modelos de la investigación operativa
A5	Coñecer algoritmos de resolución de los problemas y manejar el software adecuado
B1	Capacidad para iniciar la investigación y para participar en proyectos de investigación que puedan culminar en la elaboración de una tesis de doctorado
В3	Capacidad de integración en grupos de trabajo multidisciplinares en los que e la investigación operativa sea herramienta imprescindible
B5	Capacidad de comunicación para la divulgación de resultados y aplicaciones de la investigación operativa

Competencias de materia		
Resultados previstos na materia	Res	ultados de Formación
		e Aprendizaxe
Que sepan distinguir entre los distintos problemas para saber qué algoritmo aplicar en cada caso.	A2	В3
Conocer las aplicaciones de cada problema de redes.	A4	B1
	A5	
Aumentar la destreza del alumno a la hora afrontar y resolver problemas reales donde haya redes		B3
involucradas.		B5
Que los alumnos adquieran destreza en la formulación y resolución de problemas de redes.	A5	В3
		B5

Contidos	
Tema	
 El problema del árbol de mínimo coste. 	(*)(*)
Descripción del problema. Algoritmos para	
calcular el árbol de mínimo coste: Prim, Kruskal,	
Boruvka. Reglas para dividir el coste del árbol de	
mínimo coste entre los nodos: reglas basadas en	
los algoritmos de Prim y Kruskal. Reglas basadas	
en juegos cooperativos con utilidad transferible.	
2. Planificación de proyectos, el método PERT.	(*)(*)
Descripción del problema. El camino crítico.	
Cálculo del calendario del proyecto. Un ejemplo.	
3. El problema del camino más corto. Descripción	(*)(*)
del problema. Algoritmos de etiquetado: Dijkstra	
y Floyd. Aplicaciones.	
4. El problema del flujo máximo. Descripción del	(*)(*)
problema. Problema dual: conjunto de corte de	
capacidad mínima. Algoritmo de Ford-Fulkerson.	
Aplicaciones.	

5. El problema del transporte. Descripción del (*)(*) problema. Métodos de obtención de una solución inicial básica factible. Simplex del transporte. El problema dual y análisis de sensibilidad. Aplicaciones. Casos particulares: el problema del transbordo y el problema de asignación.

Planificación					
	Horas na aula	Horas fóra da aula	Horas totais		
Resolución de problemas e/ou exercicios	2	4	6		
Sesión maxistral	38	57	95		
Traballos e proxectos	0	4	4		

^{*}Os datos que aparecen na táboa de planificación son de carácter orientador, considerando a heteroxeneidade do alumnado.

Metodoloxía docer	nte	
	Descrición	
Resolución de	Se evaluará positivamente la participación activa del alumno.	
problemas e/ou Durante las clases se realizarán ejercicios prácticos de cada uno de los temas para afianza		
exercicios	conocimientos.	
Sesión maxistral	En las clases de teoría se explicarán los distintos temas de los que consta la materia, acompañando	
	cada problema y algoritmo con ejemplos ilustrativos del mismo.	

Atención personalizada

Avaliación		
	Descrición	Cualificación
Resolución de problemas	La evaluación de los 3 últimos temas del programa será mediante una prueba que	60
e/ou exercicios	se realizará en el horario lectivo y donde se podrán utilizar el material de clase.	
Traballos e proxectos	Los dos primeros temas se evaluarán mediante la realización de un trabajo y la	40
	resolución de ejercicios.	

Outros comentarios sobre a Avaliación

Bibliografía. Fontes de información

Ahuja, R., Magnanti, T.L., Orlin, J.B., Network flows: theory, algorithms and applications, Prentice-Hall,

Taha, H., Investigación de Operaciones, Ra-Ma,

Golden B.L., Assad A.A., Vehicle routing: methods and studies, North-Holland,

Hillier F.S., Lieberman, G.J., Operations Research, Holden Day,

Larson R, Odoni A., Urban Operations Research, Prentice-Hall,

Lawler, E.L. Lenstra, J.K., Rinnooy Kan, A.H.C., Shmoys, D.B., The traveling salesman problem, Wiley,

Martín Martín, Q., Santos Martín, M.T., De Paz Santana, Y., **Investigación operativa : problemas y ejercicios resueltos**, Pearson - Prentice Hall,

Winston, W., Operations research: applications and algorithms, Duxbury Press,

Recomendacións

DATOS IDEN	ITIFICATIVOS			
	á Teoría de Xogos			
Materia	Introdución á			
	Teoría de Xogos			
Código	V03M100V01211			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	ОР	1	2c
Lingua de				
impartición				,
Departament				
	a de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	de Uña Álvarez, Jacobo			
Cama	García Jurado, Ignacio			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/	C). F FCTC		
Descrición	Profesorado: Ignacio García Jurado (UD	C): 5 ECTS		
xeral	Más información en http://eio.usc.es/pu	ıh/mto/		
-	Mas información en nicip.//eio.usc.es/pc	ib/iiite/		
	1 11 1 1/			
	as de titulación			
Código				
Competenci	as de materia			
Resultados p	revistos na materia	Resultac	los de Formación e	e Aprendizaxe
"				
Contidos				
Tema				
Planificació	•			
Piamincacio		Horas na aula Hora	s fóra da aula	Horas totais
*Oc dates au	r e aparecen na táboa de planificación son			
alumnado.	e aparecen na taboa de pianificación son	de Caracter orientador, cons	siderando a netero	oxeneidade do
alullillauo.				
Metodoloxía				
_	Descrición			
Atención pe	rsonalizada			
Avaliación				
		Cualificación		
Descriciór	1	Cualificación		
Outros com	entarios sobre a Avaliación			
Bibliografía	. Fontes de información			
Da ac est	-1/			
Recomenda	cions			

DATOS IDEN	TIFICATIVOS			
Colas e Invei	ntarios			
Materia	Colas e			
	Inventarios			
Código	V03M100V01212			
Titulación	Máster			
	Universitario en			
	Técnicas			
	Estatísticas			
Descritores	Creditos ECTS	Sinale	Curso	Cuadrimestre
	5	OP	1	<u>2c</u>
Lingua de				
impartición				
Departamento				
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Profesorado	Alonso Meijide, José María			
	Casas Méndez, Balbina Virginia			
	de Uña Álvarez, Jacobo			
Correo-e	sencorreo@uvigo.es			
Web	http://eio.usc.es/pub/mte/			
Descrición	Profesorado: José María Alonso Meijide (US	SC): 2.5 ECTS		
xeral	Julio González Díaz (USC): 2.5 ECTS			
	Más información en http://eio.usc.es/pub/r	nte/		
Competencia	s de titulación			
Código				
Competencia	s de materia			
	evistos na materia	Resultad	los de Formación e	e Anrendizaxe
Contidos				
Tema				
Planificación				
			s fóra da aula	Horas totais
	aparecen na táboa de planificación son de	carácter orientador, cons	siderando a hetero	oxeneidade do
alumnado.				
Metodoloxía	docente			
	Descrición			
Atención per	constitudo			
Atencion per	Solializada			
Avaliación				
Descrición		Cualificación		
Outros come	ntarios sobre a Avaliación			
Ribliografía	Fontes de información			
יייייייייייייייייייייייייייייייייייייי	i onces de iniormación			
Recomendac	ións			