INSTRUCIÓNS PARA CUBRIR O MODELO DE SOLICITUDE DGP-12

Axudas para a realización dun	proxecto de investigació	ón NON coordinado:
/ Madac para a rounzación aun	proxecte as invoctigation	,,, ,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,

•	Carátula externa de	o modelo DGP-12
•	Documento nº 1-A:	
	[
]	⊠ Composición do equipo de investigación (Documentos 1A-2 e 1A-3).
		☑ Declaración do financiamento vixente de que dispón cada un dos membros do equipo (Documento 1A-4).
	L. Carrier and Car	⊠ Declaración dos proxectos financiados en convocatorias anteriores (Documento 1A-5).
	•	☑ Declaración das axudas solicitadas e concedidas polas Administracións Públicas para a mesma finalidade (Documento 1A-6).
	[
		⊠ Declaración da veracidade da información contida nos currículos (Documento 1A-8).
		⊠ Declaración responsable de non estar incurso nalgunha das prohibicións do artigo 13 de Lei Xeral de Subvencións (Documento 1A-9).
•	Documento nº 1-B:	
	[Resumo do proxecto (Documento 1B-2).
	[
]	⊠ Bibliografía máis relevante (Documento 1B-4).
]	○ Obxectivos concretos e interese dos mesmos (Documento 1B-5).
]	Metodoloxía, hipótese e plan de traballo (Documento 1B-6).
		Experiencia do equipo investigador sobre o tema; Logros obtidos nos últimos cinco anos (Documento 1B-7).
	[I	Instalacións, instrumentos e técnicas dispoñibles para a realización do proxecto e outros medios necesarios non dispoñibles.
	[Xustificación da subvención solicitada no documento 1A (Documentos 1B-9, 1B-10 e 1B-11).
•	Ademais, deberase	e anexar a seguinte documentación:
]	Copia do NIF de tódolos membros do equipo.
]	Currículo actualizado de cada un dos membros do equipo, asinado en tódalas páxinas.

Axudas para a realización dun proxecto de investigación COORDINADO:

- Carátula externa do modelo DGP-12 con información xeral do proxecto e asinada polo investigador principal, co Vº e Prace da autoridade que representa legalmente ao organismo. Nela indicarase que o proxecto é coordinado.
- O documento 1A-1, no que se recolla o orzamento solicitado para o conxunto do proxecto, asinada polo coordinador do mesmo.
- Unha solicitude do modelo DGP-12 por cada un dos subproxectos que compoñen o proxecto, asinada polo correspondente investigador principal de cada subproxecto e co Vº e Prace da autoridade que representa legalmente ao organismo a través do que se presente cada subproxecto.

•	Ademais, deberase anexar a seguinte documentación:
	Copia do NIF de tódolos membros dos equipos.
	Currículo actualizado de cada un dos membros dos equipos, asinado er tódalas páxinas.

LISTADO DE CÓDIGOS DE CENTROS

Se o centro non aparece recollido especificamente neste listado utilice o código 000 e indique o nome completo

UNIVERSIDADE DA CORUÑA UNIVERSIDADE DE SANTIAGO DE COMPOSTELA (continuación) CAMPUS DE A CORUÑA FAC. DE MEDICINA E ODONTOLOXIA 208 C.U. DE FORMACIÓN E INNOVACIÓN EDUCATIVA (CUFIE) 174 FAC. DE PSICOLOXIA 211 CENTRO DE INN. TECN. EN EDIFICACIÓN E ENXEÑERÍA CIVIL FAC. DE QUIMICA 176 209 FAC. DE XEOGRAFIA E HISTORIA E.T.S. DE ARQUITECTURA 116 210 E.T.S. DE NÁUTICA E MÁQUINAS 117 INST. CIENCIAS EDUCACIÓN (ICE) 241 E.T.S.E. DE CAMIÑOS, CANAIS E PORTOS 118 INST. DA LINGUA GALEGA (ILGA) 240 E.U. DE ARQUITECTURA TÉCNICA 131 INST. DE ACUICULTURA 235 E.U. DE ENFERMERÍA (ADSCRITA) 132 INST. DE BIODIVERSIDADE AGRARIA E DESENVOLV. RURAL 276 E.U. DE ESTUDOS EMPRESARIAIS 133 239 INST. DE CERÁMICA INST. DE C.C. NEUROLÓXICAS "PEDRO BARRIE DE LA MAZA " E.U. DE FISIOTERAPIA 134 231 E.U. DE RELACIÓNS LABORAIS (ADSCRITA) 136 INST. DE CRIMINOLOXÍA 232 E.U. DE TURISMO (ADSCRITA) 138 INST. DE DEREITO INDUSTRIAL 233 FAC. CIENCIAS DA EDUCACIÓN INST. DE ESTUDIOS E DESENVOLVEMENTO DE GALICIA (IDEGA). 106 242 FAC. DE CIENCIAS 103 INST. DE FARMACIA INDUSTRIAL 234 FAC. DE CIENCIAS DA COMUNICACIÓN 108 INST. DE INFORMÁTICA 230 FAC. DE CIENCIAS ECONÓMICAS E EMPRESARIAIS INST. DE INVESTIGACIÓN E ANÁLISES ALIMENTARIAS 100 237 FAC. DE DEREITO 101 INST. DE INVESTIGACIÓNS TECNOLÓXICAS 236 FAC. DE FILOLOXÍA 104 INST. DE MATEMÁTICAS 229 FAC. DE INFORMÁTICA 105 INST. DE MEDICINA LEGAL 228 FAC. DE SOCIOLOXÍA INST. DE ORTOPEDIA E BANCO DE TECIDOS MUSCULOESQUEL. 102 297 FACULTADE DE CIENCIAS DA SAÚDE 137 INST. DE ALTAS ENERXÍAS 296 OBSERVATORIO ASTRONÓMICO "RAMÓN Mª. ALLER" INST. NACIONAL DE EDUC. FÍSICA (I.N.E.F.) 160 243 INST. TECNOLÓXICO DA COMUNICACIÓN (ITC) 169 INST. UNIVERSITARIO DE ESTUDOS IRLANDESES AMERGIN 159 INST. UNIVERSITARIO DE ESTUDOS MARÍTIMOS 168 INSTITUTO UNIVERSITARIO DE CIENCIAS DA SAÚDE 161 SERVICIOS XERAIS INSTITUTO UNIVERSITARIO DE ESTUDOS EUROPEOS ÁREA DE ANIMAIS DE EXPERIMENTACIÓN 163 258 INSTITUTO UNIVERSITARIO DE MEDIO AMBIENTE 164 ÁREA DE APOIO Á INVESTIGACIÓN AGROBIOLÓXICA 245 ÁREA DE APOIO Á INV. FÍSICO QUÍMICA E TECN. DE ALIMENTOS INSTITUTO UNIVERSITARIO DE XEOLOXÍA 162 256 SERVICIOS XERAIS DE APOIO Á INVESTIGACIÓN 177 ÁREA DE MICROSCOPIA ELECTRÓNICA 246 ÁREA DE RADIOSÓTOPOS E PROTECCIÓN RADIOLÓXICA 259 CAMPUS DE FERROL **BIBLIOTECA XERAL** 260 CENTRO DE INVESTIGACIÓNS TECNOLÓXICAS (CIT) 175 UNIDADE DE ANÁLISE ELEMENTAL 252 E.U. DE DESEÑO INDUSTRIAL 173 UNIDADE DE ARQUEOMETRÍA 253 UNIDADE DE CARACTERIZACIÓN DE SÓLIDOS PULVERULENTOS.. E.U. DE ENFERMERÍA E PODOLOXÍA 170 257 E.U. POLITÉCNICA 172 UNIDADE DE ESPECTROSCOPÍA DE MASAS 249 E.U.DE RELACIÓNS LABORAIS 171 UNIDADE DE ESPECTROSCOPÍA IR-RAMAN 248 ESCOLA POLITÉCNICA SUPERIOR 166 UNIDADE DE LICUACIÓN DE NITRÓXENO E HELIO 247 FAC. DE HUMANIDADES UNIDADE DE MAGNETOSUSCEPTIBILIDADE 167 255 UNIDADE DE RAIOS X (MONOCRISTAL) 244 UNIVERSIDADE DE SANTIAGO DE COMPOSTELA UNIDADE DE RAIOS X (PO CRISTALINO) 250 UNIDADE DE RESONANCIA MAGNÉTICA 254 CAMPUS DE SANTIAGO DE COMPOSTELA UNIDADE DE SOPLADO DE VIDRIO E CUARZO 251 CENTRO DE ESTUDOS COOPERATIVOS (CECOOP) 2101 CENTRO DE ESTUDOS DE HISTORIA E CULTURA DA CIDADE 2102 **CAMPUS DE LUGO** 291 CENTRO DE ESTUDOS E INVESTIGACIÓNS TURÍSTICAS (CETUR) 2103 E. POLITÉCNICA SUPERIOR CENTRO DE ESTUDOS FÍLMICOS (CEFILMUS) 2104 E.U. DE ENFERMERÍA (ADSCRITA) 286 CENTRO INTERDISCIPLINARIO DE ESTUDOS AMERICANISTAS E.U. DE FORMACIÓN DO PROFESORADO E.X.B 2105 290 "GUMERSINDO BUSTO" CENTRO INTERDISCIPLINARIO DE INVESTIGACIÓNS FEMINISTAS E.U. DE RELACIÓNS LABORAIS (ADSCRITA) 2106 292 E DE ESTUDOS DE XÉNERO (CIFEX) FAC. DE ADMINISTRACIÓN E DIRECCIÓN DE EMPRESAS E.T.S. DE ENXEÑERÍA 265 293 E.U. DE ENFERMERÍA 220 FAC. DE CIENCIAS 262 E.U. DE ÓPTICA E OPTOMETRÍA FAC. DE HUMANIDADES 222 263 E.U. DE RELACIÓNS LABORAIS 221 FAC. DE VETERINARIA 261 E.U. DE TRABALLO SOCIAL (ADSCRITA) 223 **OUTROS CENTROS DA USC** 200 FAC. DE BIOLOXÍA FAC. DE CIENCIAS DA COMUNICACIÓN 212 CENTRO DE ESTUDOS AVANZADOS E CASA DE EUROPA 217 FAC. DE CIENCIAS DA EDUCACIÓN C. DE POSGRAO, TERCEIRO CICLO E FORMACIÓN CONTINUA 214 218 FAC. DE CIENCIAS ECONÓMICAS E EMPRESARIAIS 201 ESCOLA DE PRÁCTICA XURÍDICA 271 FAC. DE CIENCIAS POLÍTICAS E SOCIAIS 213 202 **CENTROS VINCULADOS** FAC. DE DEREITO FAC. DE FARMACIA 203 CENTRO SUPERIOR DE HOSTELERÍA DE GALICIA 216 FAC DE FILOLOXÍA 204 FAC. DE FILOSOFÍA 205 FAC. DE FÍSICA 206 FAC. DE MATEMÁTICAS 207

LISTADO DE CÓDIGOS DE CENTROS (continuación)

Se o centro non aparece recollido especificamente neste listado utilice o código 000 e indique o nome completo

UNIVERSIDADE DE VIGO

CENTROS DO I.E.O. EN GALICIA

CAMPUS DE VIGO		INST. ESPAÑOL OCEANOGRÁFICO DE A CORUÑA	604
0.4.0.7.1	005	INST. ESPAÑOL OCEANOGRÁFICO DE VIGO	602
C.A.C.T.I.	306		
E.T.S.E. DE TELECOMUNICACIÓNS	322	OFNITBOO CANITARIOS	
E.T.S.E. DE MINAS E.T.S.E. INDUSTRIAIS	304 303	CENTROS SANITARIOS	
E.U. DE ENFERMERÍA "POVISA" (ADSCRITA)	303 352	COMPLEXO HOSPITALARIO DE PONTEVEDRA	914
E.U. DE ENFERMERÍA "SERGAS-MEIXOEIRO" (ADSCRITA)	352 351	C. HOSPITALARIO "ARQUITECTO MARCIDE" -"NOVOA SANTOS"	914
E.U. DE ENXEÑERIA TÉCNICA INDUSTRIAL	347	COMPLEXO HOSPITALARIO "JUAN CANALEJO"	916
E.U. DE ESTUDOS EMPRESARIAIS	348	COMPLEXO HOSPITALARIO XERAL-CALDE	917
E.U. DE FORMACIÓN DO PROFESORADO DE E.X.B. (ADSCRITA)	349	COMPLEXO HOSPITALARIO UNIVERSITARIO DE SANTIAGO	918
FAC. DE BIOLOXÍA	310	HOSPITAL COMARCAL DE MONFORTE	919
FAC. DE CIENCIAS DO MAR	312	HOSPITAL COMARCAL VALDEORRAS	920
FAC. DE CIENCIAS ECONÓMICAS E EMPRESARIAIS	300	HOSPITAL DA COSTA	921
FAC. DE FILOLOXÍA E TRADUCCIÓN	302	HOSPITAL DO MEIXOEIRO	905
FAC. DE QUÍMICA	314	HOSPITAL NICOLÁS PEÑA	922
FACULTADE DE CIENCIAS XURÍDICAS E DO TRABALLO	399	COMPLEXO HOSPITALARIO DE OURENSE	923
INSTITUTO DE ELECTRÓNICA APLICADA "PEDRO BARRIÉ DE LA	340	HOSPITAL PSIQUIÁTRICO PROVINCIAL REBULLÓN	924
MAZA"	0.0	COMPLEXO HOSPITALARIO XERAL-CIES	925
	_	FUNDACIÓN INSTITUTO GALEGO DE OFTALMOLOXÍA (INGO)	959
		FUNDACIÓN PÚBLICA CENTRO DE TRANSFUSIÓN DE GALICIA	9100
		FUNDACIÓN PÚBLICA GALEGA DE MEDICIÑA XENÓMICA	9101
CAMPUS DE OURENSE		FUNDACIÓN PÚBLICA HOSPITAL DE VERÍN	951
E.T.S.E. INFORMÁTICA	305	FUNDACIÓN HOSPITAL COMARCAL "VIRXE DA XUNQUEIRA"	952
E.U. DE ENFERMERÍA (ADSCRITA)	390	FUNDACIÓN HOSPITAL COMARCAL DA BARBANZA	953
FAC. DE CIENCIAS	383	FUNDACIÓN PÚBLICA HOSPITAL COMARCAL DO SALNÉS	954
FAC. DE DEREITO	381	TOND TOTAL OCUMENTO	001
FAC. DE CIENCIAS EMPRESARIAIS E TURISMO	394		
FAC. DE HISTORIA	382		
FACULTADE DE CIENCIAS DA EDUCACIÓN	398	VARIOS	
77.00277.02 02 012.10F.10 07.1 20007.010.1	000		
CAMPUS DE PONTEVEDRA		ESTACIÓN FITOPATOLÓXICA DO AREEIRO (PONTEVEDRA)	603
E.U. DE ENFERMERÍA (ADSCRITA)	370	LABORATORIO DE FINCA DE MOURISCADE	607
E.U. DE ENXEÑERÍA TÉCNICA FORESTAL	371	MUSEO ARQUEOLÓXICO CASTELO DE SAN ANTÓN	605
E.U. DE FISIOTERAPIA	373	U.N.E.D A CORUÑA	601
FAC. DE BELAS ARTES	361	U.N.E.D. – PONTEVEDRA	600
FAC. DE CIENCIAS DA EDUCACIÓN E DEPORTE	374		
FAC. DE CIENCIAS SOCIAIS E DA COMUNICACIÓN	362		
SERVICIOS XERAIS			
BIBLIOTECA XERAL	396		
SERV. CENTRAIS DE INVESTIGACIÓN CIENTÍFICA E TÉCNICA	395		
CENTROS DO C.S.I.C. EN GALICIA			
INST. DE INVESTIGACIÓNS AGROBIOLÓXICAS DE GALICIA	400		
INST. DE INVESTIGACIÓNS MARIÑAS DE VIGO	402		
MISIÓN BIOLÓXICA DE GALICIA (PONTEVEDRA)	403		
,			
CENTROS DA XUNTA DE GALICIA-C.S.I.C.			
CENTRO DE SUPERCOMPUTACIÓN	001		
DE GALICIA			
INST. DE ESTUDOS GALEGOS "PADRE SARMIENTO"	606		
CENTROS DA XUNTA DE GALICIA			
CENTRO DE CULTIVOS MARIÑOS DE RIBADEO	508		
CENTRO DE INVESTIGACIÓNS AGRARIAS DE MABEGONDO	503		
CENTRO DE INVESTIGACIÓNS MARIÑAS DE CORÓN	501		
CENTRO EXPERIMENTAL DE ACUICULTURA DE COUSO	500		
CENTRO INVESTIGACIÓNS FORESTAIS E AMBIENTAIS DE	502		
LOURIZÁN			
CENTRO "RAMÓN PIÑEIRO" PARA A INVEST. EN HUMANIDADES	510		
ESTACIÓN DE VITICULTURA E ENOLOXÍA DE GALICIA (EVEGA)	505		
INST. POLITÉCNICO MARÍTIMO-PESQUEIRO DE VIGO	506		
LABORATORIO AGRARIO E FITOPATOLÓXICO DE GALICIA	504		
LAB DE SANIDADE E PRODUCCIÓN ANIMAL DE CALICIA	507		

LISTADO DE CÓDIGOS DE DEPARTAMENTOS

Se o departamento non aparece recollido especificamente neste listado utilice o código 000 e indique o nome completo

UNIVERSIDADE DA CORUÑA

UNIVERSIDADE DE SANTIAGO DE COMPOSTELA (continuación)

ANÁLISE ECONÓMICA E ADMINISTRACIÓN DE EMPRESAS	C34	DEREITO PÚBLICO E TEORÍA DO ESTADO	S15
BIOLOXÍA ANIMAL, BIOLOXÍA VEXETAL E ECOLOXÍA	C01	DEREITO PÚBLICO ESPECIAL	S14
BIOLOXÍA CELULAR E MOLECULAR	C02	DERMATOLOXÍA E OTORRINOLARINGOLOXÍA	S72
CIENCIAS DA NAVEGACIÓN E DA TERRA	C43	DIDÁCTICA DA EXPRESIÓN MUSICAL, PLÁSTICA E CORPORAL	S55
CIENCIAS DA SAÚDE	C30	DIDÁCTICA DA LINGUA E A LITERATURA E DAS CIENCIAS SOCIAIS	S74
COMPOSICIÓN	C35	DIDÁCTICA DAS CIENCIAS EXPERIMENTAIS	S53
COMPUTACIÓN	C03	DIDÁCTICA E ORGANIZACIÓN ESCOLAR	S23
CONSTRUCCIÓNS ARQUITECTÓNICAS	C04	ECONOMÍA APLICADA	S07
CONSTRUCCIÓNS NAVAIS	C05	ECONOMÍA CUANTITATIVA	S59
DEREITO PRIVADO	C07	ECONOMÍA FINANCEIRA E CONTABILIDADE	S08
DEREITO PÚBLICO	C06	EDAFOLOXÍA E QUÍMICA AGRÍCOLA	S05
DEREITO PÚBLICO ESPECIAL	C31	ELECTRÓNICA E COMPUTACIÓN	S65
DIDÁCTICAS ESPECÍFICAS	C26	ENFERMERÍA	S57
ECONOMÍA APLICADA II	C08	ENXEÑERÍA AGROFORESTAL	S62
ECONOMÍA APLICADA II	C33	ENXEÑERÍA QUÍMICA	S44
ECONOMÍA FINANCEIRA E CONTABILIDADE	C09	ESTATÍSTICA E INVESTIGACIÓN OPERATIVA ESTOMATOLOXÍA	S36
ELECTRÓNICA E SISTEMAS ENERXÍA E PROPULSIÓN MARIÑA	C10 C37	FARMACIA E TECNOLOXÍA FARMACÉUTICA	S73 S66
ENXEÑERÍA INDUSTRIAL	C37 C17	FARMACOLOXÍA FARMACOLOXÍA	S16
ENXEÑERÍA INDUSTRIAL II	C17	FILOLOXÍA ALEMANA	S70
ENXEÑERÍA NAVAL E OCEÁNICA	C43	FILOLOXÍA ALEMANA FILOLOXÍA FRANCESA E ITALIANA	S19
FILOLOXÍA ESPAÑOLA E LATINA	C44 C11	FILOLOXÍA FRANCESA E TIALIANA FILOLOXÍA GALEGA	S20
FILOLOXÍA INGLESA	C13	FILOLOXÍA INGLESA	S21
FILOSOFÍA E MÉTODOS DE INVESTIGACIÓN EN EDUCACIÓN	C13	FILOSOFÍA E ANTROPOLOXÍA SOCIAL	S25
FÍSICA	C15	FÍSICA APLICADA	S31
FISIOTERAPIA	C29	FÍSICA DA MATERIA CONDENSADA	S32
GALEGO-PORTUGUÉS, FRANCÉS E LINGÜÍSTICA	C12	FÍSICA DE PARTÍCULAS	S33
HUMANIDADES	C41	FISIOLOXÍA	S04
MATEMÁTICAS	C18	FISIOLOXÍA VEXETAL	S85
MEDICINA	C42	FUNDAMENTOS DA ANÁLISE ECONÓMICA	S09
MÉTODOS MATEMÁTICOS E DE REPRESENTACIÓN	C38	HISTORIA CONTEMPORÁNEA E DE AMÉRICA	S69
PEDAGOXÍA E DIDÁCTICAS	C19	HISTORIA DA ARTE	S49
PROXECTOS ARQUITECTÓNICOS E URBANISMO	C20	HISTORIA E INSTITUCIÓNS ECONÓMICAS	S10
PSICOLOXÍA	C21	HISTORIA I	S51
PSICOLOXÍA EVOLUTIVA E DA EDUCACIÓN	C28	HISTORIA MEDIEVAL E MODERNA	S50
QUÍMICA ANALÍTICA	C22	LATÍN E GREGO	S22
QUÍMICA FÍSICA E ENXEÑERÍA QUIMICA I	C47	LINGUA ESPAÑOLA	S71
QUÍMICA FUNDAMENTAL	C23	LITERATURA ESPAÑOLA, TEORÍA DA LITERATURA E LINGÜÍSTICA	S18
		XERAL	
REPRESENTACIÓN E TEORÍA ARQUITECTÓNICA	C24	LÓXICA E FILOSOFÍA MORAL	S24
SOCIOLOXÍA E CIENCIA POLÍTICA DA ADMINISTRACIÓN	C27	MATEMÁTICA APLICADA	S37
TECNOLOXÍA DA CONSTRUCCIÓN	C25	MEDICINA	S42
TECNOLOXÍA E CIENCIA DA REPRESENTACIÓN GRÁFICA	C36	MÉTODOS DE INVESTIGACIÓN E DIAGNÓSTICO EN EDUCACIÓN	S26
TECNOLOXÍAS DA INFORMACIÓN E AS COMUNICACIÓNS	C46	MICROBIOLOXÍA E PARASITOLOXÍA	S17
EDUCACIÓN FÍSICA E DEPORTIVA	C48	OBSTETRICIA E XINECOLOXÍA	S61
HANNEROUDA DE DE CANITIA CO DE COMPOSTELA		ORGANIZACIÓN DE EMPRESAS E COMERCIALIZACIÓN PATOLOXÍA ANIMAL	S11
UNIVERSIDADE DE SANTIAGO DE COMPOSTELA		PEDIATRÍA	S63 S43
ÁLXEBRA	S35	PRODUCCIÓN VEXETAL	S67
ANÁLISE MATEMÁTICA	S34	PSICOLOXÍA CLÍNICA E PSICOBIOLOXÍA	S27
ANATOMÍA E PRODUCCIÓN ANIMAL	S60	PSICOLOXÍA EVOLUTIVA E DA EDUCACIÓN	S28
ANATOMÍA PATOLÓXICA E CIENCIAS FORENSES	S64	PSICOLOXÍA SOCIAL, BÁSICA E METODOLÓXICA	S29
BIOLOXÍA ANIMAL	S04	PSIQUIATRÍA, RADIOLOXÍA E SAÚDE PÚBLICA	S58
BIOLOXÍA CELULAR E ECOLOXÍA	S80	QUÍMICA ANALÍTICA, NUTRICIÓN E BROMATOLOXÍA	S45
BIOQUÍMICA E BIOLOXÍA MOLECULAR	S39	QUÍMICA FÍSICA	S46
BOTÁNICA	S81	QUÍMICA INORGÁNICA	S48
CIENCIA POLÍTICA E DA ADMINISTRACIÓN	S83	QUÍMICA ORGÁNICA	S47
CIENCIAS CLÍNICAS VETERINARIAS	S84	SOCIOLOXÍA	S82
		TEORÍA DA EDUCACIÓN, HISTORIA DA EDUCACIÓN E PEDAGOXÍA	
CIENCIAS DA COMUNICACIÓN	S68	SOCIAL	
CIENCIAS MORFOLÓXICAS	S40	XENÉTICA	S86
CIRURXÍA	S41	XEOGRAFÍA	S52
DEREITO COMÚN	S12	XEOMETRÍA E TOPOLOXÍA	S38
DEREITO MERCANTIL E DO TRABALLO	S13		

LISTADO DE CÓDIGOS DE DEPARTAMENTOS (continuación)

Se o departamento non aparece recollido especificamente neste listado utilice o código 000 e indique o nome completo

UNIVERSIDADE DE VIGO

UNIVERSIDADE DE VIGO (continuación)

ANÁLISE E INTERVENCIÓN PSICOSOCIOEDUCATIVA	V29	FILOLOXÍA GALEGA E LATINA	V14
BIOLOXÍA FUNCIONAL E CIENCIAS DA SAÚDE	V34	FILOLOXÍA INGLESA, FRANCESA E ALEMANA	V04
BIOLOXÍA VEXETAL E CIENCIAS DO SOLO	V35	FÍSICA APLICADA	V11
BIOQUÍMICA, XENÉTICA E INMUNOLOXÍA	V36	FUNDAMENTOS DA ANÁLISE ECONÓMICA E Hª. E INST. ECONO.	V08
DEBUXO	V42	HISTORIA, ARTE E XEOGRAFÍA	V07
DEREITO PRIVADO	V17	INFORMÁTICA	V52
DEREITO PÚBLICO	V15	LINGUA ESPAÑOLA	V49
DEREITO PÚBLICO ESPECIAL, COMUNICACIÓN AUDIOVISUAL E PUBLICIDADE	V48	LITERATURA ESPAÑOLA E TEORÍA DA LITERATURA	V50
DESEÑO NA ENXEÑERÍA	V02	MATEMÁTICA APLICADA I	V54
DIDÁCTICA, ORGANIZACIÓN ESCOLAR E MÉTODOS DE INVESTIGACIÓN	V23	MATEMÁTICA APLICADA II	V56
DIDÁCTICAS ESPECIAIS	V28	MATEMÁTICAS	V10
ECOLOXÍA E BIOLOXÍA ANIMAL	V37	ORGANIZACIÓN DE EMPRESAS E MARKETING	V09
ECONOMÍA APLICADA	V25	PINTURA	V41
ECONOMÍA FINANCEIRA E CONTABILIDADE	V12	PSICOLOXÍA EVOLUTIVA E DA COMUNICACIÓN	V24
ENXEÑERÍA DE SISTEMAS E AUTOMÁTICA	V33	QUÍMICA ANALÍTICA E ALIMENTARIA	V32
ENXEÑERÍA DOS MATERIAIS, MECÁNICA APLICADA E CONSTRUCCIÓN	V22	QUÍMICA FÍSICA	V43
ENXEÑERÍA DOS RECURSOS NATURAIS E MEDIO AMBIENTE	V18	QUÍMICA INORGÁNICA	V27
ENXEÑERÍA ELÉCTRICA	V19	QUÍMICA ORGÁNICA	V44
ENXEÑERÍA MECÁNICA, MÁQUINAS E MOTORES TÉRMICOS E FLUIDOS	V20	SOCIOLOXÍA, CIENCIA POLÍTICA E DA ADMÓN. E FILOSOFÍA	V16
ENXEÑERÍA QUÍMICA	V06	TECNOLOXÍA ELECTRÓNICA	V05
ENXEÑERÍA TELEMÁTICA	V45	TEORÍA DO SINAL E COMUNICACIÓNS	V46
ESCULTURA	V40	TRADUCCIÓN E LINGÜÍSTICA	V51
ESTATÍSTICA E INVESTIGACIÓN OPERATIVA	V30	XEOCENCIAS MARIÑAS E ORDENACIÓN DO TERRITORIO	V38



PROGRAMA DE PROMOCIÓN XERAL DA INVESTIGACIÓN							Ano	2012	MODELO DGP-12		
PROCEDEMENTO AXUDAS PARA PROXECTOS DE PROMOCIÓN XERAL DO COÑECEMENTO								DCEDEMENTO 12DGP	DOCUMENTO SOLICITUDE		
		DATOS	DO/A SOLICITAN	TE /	(INVESTIC	GADOR/A PRI	NCIPAL D	O EQUIPO	D)		
PRIMEIRO APELIDO			SEGUNDO APELIDO			NOME			NIF		
Otero			Cabaleiro			Víctor			53194233V		
SEXO HOME MU	ULLER	organismo DeepDevelop	oments S.L.	_							
E.T.S.E INFO	ORMA7	ГІСА						CÓDIGO	305		
DEPARTAMENTO CÓDIGO* INFORMATICA V52											
ENDEREZO						LOCALIDADE		CONCELLO			
Emilia Pardo	Bazár	ı 5, 5D.				Ourense		Ourense			
CÓDIGO POSTAL	PROVINC	IA AI	TELÉFONO	EX	(TENSIÓN	FAX	CORREO EL	ECTRÓNICO			
32004	Ourer	ıse	650897805	:	34		vocaba	lleiro17@e	esei.uvigo.es		
* VER LISTADO DE CO	ÓDIGOS DE	E CENTROS E DEPARTA	MENTOS			I					
MODAL	TIPO DE AXUDA MODALIDADE A: PROXECTOS DE DGP MODALIDADE B: PROXECTOS COORDINADOS MODALIDADE C: LIÑAS NOVAS E XÓVENES INVESTIGADORES/AS										
			С	DAT	OS DO PE	ROXECTO					
	para el	Control de Tra							PROXECTO COORDINADO		
NO CASO DE PROXE COORDINADOR/A XEF (INVESTIGADOR/A PR	RAL DO PR		APELIDOS			NOME		ORGANISMO			
INVESTIGADOR/A PRI	INCIPAL SU	JBPROXECTO 2:									
INVESTIGADOR/A PRI	INCIPAL SL	JBPROXECTO 3:									
INVESTIGADOR/A PRI	INCIPAL SU	IBPROXECTO 4:									
OBSERVACIONS:	INOI / L L	DETROXECTO				1	1				
								- :			
Dna. / D.	Vis	STO E PRACE	DA AUTORIDAD	EC	UE REPR	RESENTA LEG		E AO ORG	SANISMO		
Víctor Otero	Caba	leiro					311	VATURA E SELO			
CARGO											
Presidente									16		
ORGANISMO						C.I.F.		(Victor		
ONO, WIOL.						0					
DeepDevelop	pments	S.L.				53194233V		-			
LEXISLACIÓN APLICA	BLE			۱ ٦					NÚMERO DE EXPEDIENTE		
axudas do Progr	rama de	Promoción Xeral o	pola que se convocan de Investigación do Plan vación Tecnolóxica para	ıIJ	RECIBIDO (Para cubrir pola Adm	inistración)		DATA DE ENTRADA		
SINATURA DO/A SOLI		Victor			REVISADO E	E CONFORME			DATA DE EFECTOS / / DATA DE SAÍDA / /		
Ourens	se .	, 20 de M	/larzo de 2012	4 I I							



AXUDAS PARA A REALIZACIÓN DE PROXECTOS DE INVESTIGACIÓN

PROGRAMA DE PROMOCIÓN XERAL DA INVESTIGACIÓN

DOCUMENTO Nº 1-A

PROXECTO DE INVESTIGACIÓN

PRIMEIRO APELIDO

Documento 1A-1

DATOS DO/A SOLICITANTE (INVESTIGADOR/A PRINCIPAL DO EQUIPO) SEGUNDO APELIDO

NOME

Otero		١	,abale	iro		VICT	or			50	3194233V		
ORGANISMO										'			
DeepDevelop	oments S.L.												
CENTRO											CÓDIGO*		
E.T.S.E INFO	DRMATICA										305		
INFORMATIO	CA										código* V52		
ENDEREZO							LOCALIDADE				L		
Emilia Pardo	Bazán 5, 5D						Ourens	Э					
CÓDIGO POSTAL PROVINCIA TELÉFONO EXTENSIÓN FAX CORREO ELECTRÓNICO													
32004 Ourense 650897805 34 vocabaleiro17@esei.uvigo.											go.es		
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (1) POSTO DESEMPEÑADO ADICACIÓN AO ORGANISMO (2)													
numerario			Presid	lent	е			-	TEMPLO	COMPLE	ΓΟ		
DOUTOR EN													
* VER LISTADO DE CÓDIGOS DE CENTROS E DEPARTAMENTOS													
	DATOS XERAIS DO PROXECTO												
TÍTULO	TÍTULO												
Alternativa p	ara el Control	de Tráfico											
DURACIÓN CÓDIGO UNESCO													
	4		2 and	S	✓ 3 anos								
N° DE		MEMBROS D	O EQUI	PO									
			ı	PRE	SUPOSTO SOLICITA	DO (e	n euros)						
		1º A	NO		2º ANO		3° ANO		SI	UMA			
CONTRATACIÓ PERSOAL	N DE		8.400	,00	13.200,00			0,00		21.600,00			
MATERIAL INVE		1	11.680	.680,00 16.500,00			0,00			28.180,00	PRÉGACE VERIEIQUE		
MATERIAL FUN			500,00 500,00				500,00			1.500,00	PRÉGASE VERIFIQUE AS SUMAS CORRESPONDENTES		
AXUDAS DE CU									·				
DESPRAZAMEN			300	,00	0,00			0,00	300,00				
OUTROS GASTOS 748					40,000,00		10.488,00		28.974,00				
	os		7488	,00	10.998,00		10.48	8,00		28.974,00			
	OS SUMA	2	7488 28.368		41.198,00		10.48	-		80.554,00	(1)		
SINATURA I			28.368		·			-		80.554,00	(I)		
SINATURA I	SUMA		28.368	,00	41.198,00			-		80.554,00	uros)		
SINATURA I	SUMA		28.368	,00	·	сто		-		80.554,00	85.000		
SINATURA I	SUMA		28.368	,00	41.198,00		10.98	-		80.554,00	uros)		
SINATURA I	SUMA		28.368	,00	41.198,00	S (15%	10.98 6 de (I))	8,00	(1)	80.554,00	85.000		

- (1) Indicar si é numerario ou contratado estable(2) Indicar si é completa ou parcial
- (3) Contías máximas: 120.000€ para un período máximo de 3 anos; nos proxectos coordinados, 120.000€ por subproxecto nun período máximo de tres anos; e nos proxectos que afronten novas liñas, 80.000€ para un período máximo de tres anos.

		SOLICITA	

Documento 1A-2

Investigador Principal (doutor que deberá pertencer a algunha das categorías que figura no apartado 2.3a) da orde da convocatoria e que deberá ter dedicación a tempo completo ao organismo. No caso de centros de investigación da Xunta de Galicia e centros sanitarios, admitirase un titulado superior con vinculación estábel ao centro e con experiencia investigadora nos últimos catro anos, acreditada mediante publicacións ou participación en proxectos e

SINATURAS DE CONFORMIDADE

convenios de investigac	ión con resultados avaliál		3	,		'		loions ou participación en proxectos e			
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO NOME			N.I.F. (1)	ORGANI	SMO		SEXO			
Otero	Cabaleiro	Vícto	r	53194233V	Deep	eepDevelopments S.L		⊠HOME □MULLER			
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (2)	•		POSTO DESEMPEÑADO (5)				DEDI	ICACIÓN AO ORGANISMO (3)	14		
numerario			Director de Proyecto					TEMPLO COMPLETO	Victor		
TITULACIÓN						DATA LECTURA DA TESE		DEDICACIÓN AO PROXECTO (4)			
LICENCIADO	□DOUTOR ⊠OU	TROS	EN					ÚNICA			
2º membro: Un doutor con vinculación ao mesmo organismo que o investigador principal do equipo e dedicación a tempo completo. No caso de centros de investigación da Xunta de Galicia e centros sanitarios, admitirase un titulado superior con vinculación ao mesmo centro que o investigador principal do equipo, con experiencia investigadora acreditada mediante publicacións ou participación en proxectos e convenios de investigación con resultados avaliábeis.											
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME		N.I.F. (1)	ORGANI	SMO		SEXO			
Jeandon	Rodríguez	Diégo	o Stéphan		Deep	Developments S.I		⊠HOME □MULLER			
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (2)			POSTO DESEMPEÑADO					ICACIÓN AO ORGANISMO (3)			
numerario			investigador					TEMPLO COMPLETO	0-stephan		
TITULACIÓN		•	DATA LECTURA DA TESE				DEDICACIÓN AO PROXECTO (4)				
LICENCIADO	□DOUTOR ⊠OU	TROS	EN					ÚNICA			
Outros membros do ed	quipo , conforme ao estab	olecido	no punto 2.3, apartados	a),b),c) e d) o	da ord	e da convocatoria:					
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME		N.I.F. (1)	ORGANI	SMO					
Crespo	Sueiro	Jorg	e	77480621S	Dee	pDevelopments S	.L.	⊠HOME □MULLER			
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (2)			POSTO DESEMPEÑADO				DEDI	ICACIÓN AO ORGANISMO (3)	00		
numerario			investigador					TEMPLO COMPLETO	Constant of the second		
TITULACIÓN						DATA LECTURA DA TESE		DEDICACIÓN AO PROXECTO (4)			
LICENCIADO	□DOUTOR □OU	TROS	EN					ÚNICA			
PERSOAL INVESTIGADOR CON VINCULACIÓN ESTABLE (AO MESMO ORGANISMO QUE O/A INVESTIGADORION ORGANISMO QUE O/A INVESTIGADORION ORGANISMO QUE O/A INVESTIGADORIA PRINCIPAL) (CON VINCULACIÓN NON ESTABLE (CONTRATADO TEMPORAL OU BOLSA PREDOUTORAL OU POSTDOUTORAL AO MESMO ORGANISMO QUE O/A INVESTIGADORIA PRINCIPAL) (CON VINCULACIÓN A OUTRO ORGANISMO DISTINTO AO DO INVESTIGADOR PRINCIPAL)											

- (1) Xuntar copia do N.I.F..
- (2) Indicar algunha das seguintes categorías: NUMERARIO, CONTRATADO ESTABLE, CONTRATADO NON ESTABLE, BOLSEIRO PREDOUTORAL OU EQUIVALENTE, BOLSEIRO POSTDOUTORAL OU NINGUNHA. No caso de presentarse como investigador asociado, indicar a vinculación ao seu respectivo organismo.
- (3) Tempo completo / tempo parcial.
- (4) Única ou compartida.
- (5) Deberá ser persoal investigador con vinculación estable ao correspondente organismo segundo o apartado 2.3a).

SINATURA DO INVESTIGADOR PRINCIPAL



O INVESTIGADOR/A PRINCIPAL DO EQUIPO DECLARA QUE SON CERTOS OS DATOS ARRIBA INDICADOS	

Outros membros do equipo, conforme ao establecido no punto 2.3, apartados a), b), c) e d) da orde da convocatoria:									
PRIMEIRO APELIDO Arias				· · ·			<u> </u>	sexo MULLER	
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (2) numerario			POSTO DESEMPEÑADO investigador				DEDICACIÓN AO O	EMPLO COMPLETO	
TITULACIÓN LICENCIADO DOUTOR OUTROS EN DATA LECTURA DA TESE DEDICACIÓN AO PROXECTO (4) ÚNICA									Hima
☐ PERSOAL INVESTIGADOR ☐ PERSOAL INVESTIGADOR CON ☐ INVESTIGADOR ASOCIADO ☐ OUTRO PERSOAL QUE REALICE TAREFAS DE INVESTIGACION									
(AO MESMO ORGANISMO QUE O (CONTRATADO TEMPORAL OU BOLSA INVESTIGADOR PRINCIPAL) O PREDOUTORAL OU POSTDOUTORAL AO MESMO ORGANISMO QUE O INVESTIGADOR PRINCIPAL) O INVESTIGADOR PRINCIPAL) O INVESTIGADOR PRINCIPAL)									
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME		N.I.F. (1)	ORGANI	SMO		SEXO HOME MULLER	
VINCULACIÓN AO ORGANISMO (2)			POSTO DESEMPEÑADO				DEDICACIÓN AO O	RGANISMO (3)	
TITULACIÓN LICENCIADO DOUTOR OUTROS EN DATA LECTURA DA TESE DEDICACIÓN AO PROXECTO (4)									
☐ PERSOAL INVESTIGADOR ☐ PERSOAL INVESTIGADOR CON ☐ INVESTIGADOR ASOCIADO ☐ OUTRO PERSOAL QUE REALICE CON VINCULACIÓN ESTABLE VINCULACIÓN NON ESTABLE TAREFAS DE INVESTIGACION									
(AO MESMO ORGANISMO (INVESTIGADOR PRINCIF	PREDOUTORAL O	U POSTI		N VINCULACIÓN A INTO AO DO INVES					

- (1) Xuntar copia do N.I.F..
- (2) Indicar algunha das seguintes categorías: NUMERARIO, CONTRATADO ESTABLE, CONTRATADO NON ESTABLE, BOLSEIRO PREDOUTORAL OU EQUIVALENTE, BOLSEIRO POSTDOUTORAL OU NINGUNHA. No caso de presentarse como investigador/a asociado/a, indicar a vinculación ao seu respectivo organismo.
- (3) Tempo completo / tempo parcial.
- (4) Única ou compartida.

O INVESTIGADOR/A PRINCIPAL DO EQUIPO DECLARA QUE SON CERTOS OS DATOS ARRIBA INDICADOS



DECLARACIÓN DO FINANCIAMENTO VIXENTE DE QUE DISPÓN CADA UN DOS MEMBROS DO EQUIPO

Documento 1A-4

PROXECTOS, CONTRATOS E CONVENIOS (Empregar tantas follas como sexa necesario).

DETALLE POR ANUALIDADES

No caso de non dispo	r de financiamento marc	carase a segui	inte casa e asinarase	esta páxina		
	⊠ NIN	NGÚN MEMB	RO DO EQUIPO DISF	PÓN DE FINANCIAMENTO VIXE	NTE	
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME	ENT	DADE FINANCIADORA		1ª Anualidade
						2ª Anualidade
DEDICACIÓN AO PROXECTO	CÓDIGO / REFERENCIA	DO PROXECTO	CONTÍA DA AXUDA	DATA DE INICIO	DATA DE REMATE	3ª Anualidade
						4 ^a Anualidade
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME	ENT	DADE FINANCIADORA	·	1ª Anualidade
						2ª Anualidade
DEDICACIÓN AO PROXECTO	CÓDIGO / REFERENCIA	DO PROXECTO	CONTÍA DA AXUDA	DATA DE INICIO	DATA DE REMATE	3ª Anualidade
						4ª Anualidade
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME	ENT	DADE FINANCIADORA	·	1ª Anualidade
						2ª Anualidade
DEDICACIÓN AO PROXECTO	CÓDIGO / REFERENCIA	DO PROXECTO	CONTÍA DA AXUDA	DATA DE INICIO	DATA DE REMATE	3ª Anualidade
						4ª Anualidade
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME	ENT	DADE FINANCIADORA		1ª Anualidade
						2ª Anualidade
DEDICACIÓN AO PROXECTO	CÓDIGO / REFERENCIA	DO PROXECTO	CONTÍA DA AXUDA	DATA DE INICIO	DATA DE REMATE	3ª Anualidade
						4ª Anualidade
PRIMEIRO APELIDO	SEGUNDO APELIDO	NOME	ENT	DADE FINANCIADORA	·	1ª Anualidade
						2ª Anualidade
DEDICACIÓN AO PROXECTO	CÓDIGO / REFERENCIA	DO PROXECTO	CONTÍA DA AXUDA	DATA DE INICIO	DATA DE REMATE	3ª Anualidade
						4ª Anualidade
D. / Dna. Víctor	Otero Cabaleiro			inves	stigador/a principal do proxecto	SINATURA DO INVESTIGADOR PRINCIPAL

Alternativa para el Control de Tráfico,

declara baixo xuramento que os datos anteriormente descritos reflicten de xeito veraz a totalidade do financiamento vixente correspondente os membros do equipo do devandito proxecto de investigación.



D۵	cur	nar	ıto.	1Δ	-5
しょし	СШ	пет	ш	1 /-	\-:)

 Aqueles membros do equipo solicitante que foran investigadores dalgún proxecto financiado en convocatorias anteriores deberán encher esta páxina cos datos relativos ao correspondente proxecto (no caso de que algún investigador teña máis dun indicará só os datos relativos ao último). Cada investigador/a asinará a páxina na que consten os seus datos. (Presentar tantas páxinas como investigadores teñan publicacións derivadas do proxecto)

No c	No caso de que ningún dos membros do equipo solicitante fora investigador/a dalgún proxecto dos citados no apartado anterior, marcarase a seguinte casa E ASINARÁ ESTA PÁXINA o Investigador/a Principal.										
	NINGÚN ANTERIO		DO	EQUIPO	FOI	INVESTIGADOR	DE	PROXECTOS	FINANCIADOS	EN	CONVOCATORIAS
INVESTI	GADOR/A										
TÍTULO	DO PROXECTO										
cónico	DO PROXECTO				CONV	DCATORIA DCATORIA			SUBVENCIÓN TOTAL (euro:	c/ntae\	
CODIGO	ODO PROXECTO				CONVC	DOATORIA			SUBVENCION TOTAL (euro:	o/pias)	
PUBLICA	ACIÓNS DERIVADA	AS DO DEVANDITO	PROXEC	то							



Documento 1A-6

DECLARACIÓN DAS AXUDAS SOLICITADAS E CONCEDIDAS POLAS ADMINISTRACIÓNS PARA A MESMA FINALIDADE

D. / Dna. Víctor Otero Cabaleiro

Investigador/a principal

do equipo solicitante dunha axuda para o proxecto

Alternativa para el Control de Tráfico

declara que nas datas e polos importes que de seguido se relacionan presentou solicitude/s e foille/fóronlle concedida/s, no seu caso, a/s seguinte/s axuda/s para o mesmo fin:

No caso de non ter realizado ningunha solicitude de axuda para o mesmo fin, marcarase a seguinte casa E ASINARÁ ESTA PÁXINA O/A INVESTIGADOR/A PRINCIPAL DO EQUIPO DE INVESTIGACIÓN solicitante.

X

O EQUIPO DE INVESTIGACIÓN QUE SOLICITA A AXUDA, NON TEN SOLICITADA NIN, EN CONSECUENCIA, CONCEDIDA AXUDA ALGUNHA PARA A REALIZACIÓN DO PROXECTO DE INVESTIGACIÓN AO QUE SE REFIRE A PRESENTE SOLICITUDE, POR NINGUNHA DAS ADMINISTRACIÓNS COMPETENTES.

Denominación do organismo, sociedade ou entidade	Data	s de	Importe (en euros) solicitado concedido(2	
pública á que lle foi solicitada a axuda	solicitude	concesión(1)		concedido(2)

- (1) No caso de estar pendente a resolución dalgunha solicitude, indicarase "PENDENTE" nesta columna.
- (2) Nas solicitudes denegadas farase constar "0 euros" nesta columna.

Ourense , 12 de marzo de 2012

Asdo.: Víctor Otero Cabaleiro
O/A investigador/a principal do equipo



CERTIFICACIÓN DA DIRECCIÓN OU XERENCIA DO ORGANISMO AO QUE PERTENCEN OS MEMBROS DO EQUIPO SOLICITANTE.

Víctor Otero Cabaleiro	, con NIF nº53194233V
Presidente	do (organismo) DeepDevelopments S.L.
	CERTIFICA
nostos desemneñados nolos membros do	o equipo de investigación solicitante son os que a continua
:	, equipe de investigación concitante con es que a continua
D/Dna. Víctor Otero Cabaleiro	NIF <u>53194233-V</u>
Posto desempeñado:	Dedicación: completa
Investigador principal	(completa/parcial)
D/Dna. Diégo Stéphan Jeandon Rodríguez	NIF 54154674F
Posto desempeñado:	Dedicación: completa
investigador	(completa/parcial)
D/Dna Jorge Crespo Sueiro	NIF _ 77480621S
Posto desempeñado:	Dedicación: completa
investigador	(completa/parcial)
D/Dna. Miguel Arias Pérez	NIF _ 39463487H
Posto desempeñado:	Dedicación: completa
investigador	(completa/parcial)
D/Dna.	NIF
Posto desempeñado:	Dedicación:(completa/parcial)
•	urense ,a 20 de marzo de
Ot	urense ,a <u>20</u> de <u>marzo</u> de

Asdo: Víctor Otero Cabaleiro

DECLARACIÓN DA VERACIDADE DA INFORMACIÓN CONTIDA NOS CURRÍCULOS

Os membros do equipo solicitante da axuda para a realización do proxecto de investigación, con título

Alternativa para el Control de Tráfico

que a continuación se relacionan, xuran/prometen que os datos contidos nos seus respectivos currículos son certos.

	con NIF	53194233V	SINATURA
INVESTIGADOR/A PRINCIPAL D./D.a Víctor Otero Cabaleiro			Victor
D /D 3 Diána Otánhan Japandan Dadainna	con NIF	54154674F	SINATURA
D./D.ª Diégo Stéphan Jeandon Rodríguez			O.Stephan
	con NIF	77480621S	SINATURA
D./D.ª Jorge Crespo Sueiro			The state of the s
D./D.ª Miguel Arias Pérez	con NIF	39463487H	SINATURA
			Migrid

D./D.a	con NIF	SINATURA
D./D.a	con NIF	SINATURA

en,

DECLARACIÓN RESPONSABLE

DE NON ESTAR INCURSO EN NINGUNHA DAS PROHIBICIÓNS DO ARTIGO 13 DA LEI 38/2003, DE 17 DE NOVEMBRO, XERAL DE SUBVENCIÓNS.

representación de		DeepDevelopments S.L.			(CIF			B32465	798).	
DECLA	ARO BAIX	(O A I	MIÑA RESPO	ONSABILIDA	ADE	į					
			a a obtención o	lopments S.L. n de subvencións contem rencións.						ningunha das 38/2003, de 17	
				Ourense	_ ,a	20	de	marzo		de 2012.	
									History		

Asdo: Víctor Otero Cabaleiro

,con NIF nº

53194233V

Dna./D. Víctor Otero Cabaleiro



MEMORIA DO PROXECTO DE INVESTIGACIÓN

PROGRAMA DE PROMOCIÓN XERAL DA INVESTIGACIÓN

DOCUMENTO Nº 1-B

Documento	1B-1

NO CASO DE PROXECTOS COORDINADOS, XUSTIFICACIÓN DA NECESIDADE DE COORDINACIÓN ENTRE OS EQUIPOS SOLICITANTES PARA ACADAR OS OBXETIVOS PROPOSTOS E OS BENEFICIOS ESPERADOS	Α
ACADAR OS OBXETIVOS PROPOSTOS E OS BENEFICIOS ESPERADOS	
	1

Г	201	CI II	ma	nto	1	B-2
- 1	,,,,,,	GUI.	1110	1110		

	Documento 1B-2	
TÍTULO		В
Alternativa para el Control de Tráfico		
Alternativa para el Control de Tranco		
INVESTIGADOR/A PRINCIPAL		
Otero Cabaleiro, Víctor		
INSTITUCIÓN De en Devision manta S. I.		
DeepDevelopments S.L.		
Emilia Pardo Bazán 5, 5D.		
PALABRAS CLAVE		
traffic,control, deep learning, computer vision, cloud computing.		
RESUMO		C

INTRODUCCIÓN:

Los tiempos de espera de los vehículos en los cruces, la falta de flexibilidad en el comportamiento de las señales que controlan el flujo en cruces, y los gastos energéticos derivados del combustible gastado son los principales problemas a los que se enfrenta el modelo de control tradicional basado en predicciones. Para hacer frente a estos problemas aparecen investigaciones teóricas y proyectos haciendo uso de técnicas y modelos de machine learning, que buscan dar una respuesta más eficiente a dicho problemas, y abrir nuevas vías de investigación en la aplicación de estos algoritmos inteligentes.

A continuación trataremos estos puntos clave, citando sus antecedentes y analizando alguna alternativa viable, y su uso frente a la solución elegida.

Machine Learning.

El uso de machine learning hasta la fecha en el campo de control de luces y señales de tráfico no constaba de una gran base de proyectos y desarollos tanto prácticos como teóricos, pero últimamente está captando la atención tanto de académicos como empresas. Buscando dar solución a este problema surgen 3 distintas aproximaciones al problema como establecen S. Lawe y R. Wang [1]:

- -Modelos de serie temporal: hacen uso de técnicas de combinación lineal regresiva para realizar predicciones a corto plazo. Los resultados obtenidos por Tselentis et al. en [2] muestran que las predicciones de este modelo son más precisas que las obtenidas por modelos bayesianos.
- -Modelo estocástico: los defensores de este modelo señalan la necesidad de tratar el flujo de tráfico y su optimización de forma estocástica, debido a la naturaleza de factores como el comportamiento de los conductores, eventos impredecibles y las necesidades de desplazamiento en algunos casos. Los resultados obtenidos por estos modelos, véase el caso de Yun y Park [3], se centran en las intersecciones y el cálculo de las demoras en las mismas.
- -Modelos no paramétricos: este modelo se centra en el uso de redes neuronales para influir en el comportamiento de las señales y luces de tráfico. A pesar de la popularidad emergente de las redes neuronales, y su prometedor potencial, aún no se han realizado muchos trabajos donde se apliquen en este campo concreto del control de tráfico. Destacamos el trabajo de S. Lawe y R. Wang en [1], donde aplican un modelo de "deep learning" para analizar el tiempo de activación de las luces de tráfico, la congestión y los posibles eventos futuros, con el objetivo de poder dotar las señales y luces de carácter proactivo en un futuro.

Si bien el modelo estocástico cuenta con un número elevado de seguidores en su aplicación en problemas de tráfico de vehículos y congestión, el potencial de los modelos paramétricos y la falta de trabajos y estudios aplicados a este campo abren una posible vía de investigación prometedora. Analizaremos posibles soluciones empleando un modelo no paramétrico de "deep learning".

El "deep learning" (DL en adelante) surge en 2006 como una rama de las redes neuronales artificiales de la mano de Hinton, G.E. y Salakhutdinov, R.R [4] y las contribuciones de Yann LeCun (Facebook Al Research), y Yoshua Bengio (Universit de Montral). Transforma el modelo de red neuronal tradicional en un sistema multicapa con varias redes neuronales, donde se modelan abstacciones de alto nivel en datos. La representación de datos en forma matricial o de tensor facilitó la aparición de las primeras aplicaciones en relación con el reconocimiento de imágenes,

D 1 ANTECEDENTES E ESTADO ACTUAL DO TEMA (Max. 4 Páxinas - Continuación)

representando estas mismas como vectores de pixeles. A lo largo de los últimos años se produce un auge en el uso de DL y la aparición de distintos frameworks que dan soporte al desarrollo de aplicaciones de DL citados más adelante.

Como se señala en "State-of-the-Art Deep Learning: Evolving Machine Intelligence Toward Tomorrow's Intelligent Network Traffic Control Systems" [5], el uso de otros modelos de ML ("machine learning") predominó hasta 2010, a partir de este año se produce un aumento significativo en las aplicaciones y proyectos que incorporan DL, destacando visión artificial (computer vision), reconocimiento de diálogos, robótica e IA (inteligencia artificial) en videojuegos.

Desde un punto de vista arquitectónico, el modelo de jerarquía en capas de DL permite representar funciones no lineales más complejas que el resto de algoritmos de ML, lo que resulta muy útil considerando la naturaleza del problema que intentamos resolver, y más de cara hacia escalarlo a una red de intersecciones más compleja, donde el estado de un nodo de la red (cruce) puede influír en el resto.

El uso de DL en relación con el control de luces y señales de tráfico ya ha sido objeto de estudio por S. Lawe y R. Wang en [1], donde se emplea un algoritmo de DL para realizar pronósticos más eficientes del tráfico en cruces aislados que otras alternativas y modelos ML.

Si nos centramos en el campo del reconocimiento de objetos, según estudios se contemplan las SVM (máquina de vectores de soporte) como el modelo de ML más efectivo hasta 2006, pero fueron Hinton and Salakhutdinov [4], Srivastava et al. [6], y Bengio [7] quienes demostraron que los algoritmos de DL pueden ofrecer mejores resultados que los SVM en este tipo de tareas, permitiendo reconocer objetos más complejos en todo tipo de imágenes.

Debemos destacar la aparición de diversas APIs que dan soporte al desarrollo de aplicaciones utilizando ML:

- -TensorFlow: biblioteca open source lanzada por Google en 2015 para aprendizaje automático a través de un rango de tareas. TensorFlow puede ejecutarse en varias CPUs y GPUs, lo que resulta especialmente útil para aplicaciones gráficas, de reconocimiento visual y con paralelismo. En la actualidad cuenta con su propio TPU ("tensor processing unit") que realiza la función de acelerador de la IA programable.
- -Torch: framework centrado en el desarrollo de algoritmos ML que cuenta con facilidades para aplicaciones con requerimientos de GPU elevados. Lanzado en 2002 por Ronan Collobert, Koray Kavukcuoglu y Clement Farabet. El lenguaje empleado en los scripts es Lua, y el paquete central de Torch cuenta con un arreglo flexible N-dimensional o Tensor, el cual soporta rutinas básicas de indexado, recorte, transposición, revisión de tipos, redimensionamiento, almacenamiento compartido y clonación.
- -Caffe: framework de deep learning lanzado por la universidad Berkeley de California en 2017. Da soporte a desarrollos con distintos tipos de arquitecturas, destacando aquellas centradas en la clasificación y segmentación de imagenes. Programado en C++ con una interfaz de Python.

Una herramienta a destacar es el AMI de Amazon, junto con sus servicios en la nube pueden solventar muchas de las necesidades previamente citadas a la hora de expandir una aplicación debido al aumento de los requisitos computacionales derivados de un volumen considerable de datos.

ANTECEDENTES E ESTADO ACTUAL DO TEMA (Max. 4 Páxinas - Continuación)

Computer Vision

Esta rama del ML se centra en la identificación de objetos dentro de imágenes. Nace de múltiples avances y aproximaciones, siendo la primera la realizada por Seymour Papert y Marvin Minsky en 1966, seguidos del esfuerzo de Kunihiko Fukushima en 1979, y la importante contribución de Yan LeCun en 1980 con las redes convolucionales. Los avances tecnológicos aumentando las capacidades de cómputo de los ordenadores permitieron el desarollo en 2012 de AlexNet, un sistema basado en una red convolucional profunda que permite la identificiación de objetos complejos en imágenes.

La motivación principal para aplicar visión de ordenador al control de tráfico es la de conseguir un control dinámico que aumente la fluidez del mismo, asi como facilitar la gestión de las urgencias cerrando la vía de forma que las ambulancias o bomberos puedan circular mas rápido.

El equipo formado por Li Bai, William Tompkinson, Yan Wang en 2004 [8] usaron diferentes técnicas para la detección de vehículos y realizó una comparativa de los resultados con cada una, dichas técnicas son las basadas en la detección de las esquinas características y en la detección de características Haar.

Estos algoritmos se aplicaron en una cámara estática vigilando una sección cuadrada de la carretera con el objetivo de detectar vehículos tanto aproximándose a la cámara como alejándose de ella. Para el entrenamiento de los algoritmos se usó Adaboost, dependiendo del intervalo de tiempo de la captura de video algunos algoritmos son más eficientes que otros.

Para detectar la trayectoria del vehículo se han usado filtros Kalman. El filtro Kalman es un algoritmo desarrollado en 1960 por Rudolf E. Kalman, que permite filtrar y predecir el estado de sistemas lineales. Dicho algoritmo se divide en 2 etapas una de predicción, y otra de actualización.

Aplicado a un cruce, el equipo formado por Cristina Conde, Raquel Montes Diez, Enrique Cabello, Ángel Serrano y Licesio J.Ramirez en 2005 [9] implementó con éxito varios de estos algoritmos en cruces de tráfico para controlar los semáforos y a su vez reunir datos sobre el flujo de peatones y vehículos.

Los resultados mostraron que con un flujo normal de peatones y vehículos la detección funcionaba sin problemas, cuando el volumen se hace mayor empiezan a aparecer errores así como cuando hay un ruido excesivo en la imagen.

Sobre estos trabajos, el equipo formado por Yasar Abbas Ur Rehman, Adam Khan, Fazal Muhammad y Muhammad Iqbal consiguió llevar a cabo en 2013 [10] la detección de los vehículos eliminando el ruido de fondo mediante la aplicación de diversos filtros a la imagen, aumentando la eficacia de la detección.

Al aumentar la eficiencia es posible detectar vehículos cuando el volumen de tráfico es mayor ya que se pueden procesar las señales más rápido.

Los resultados de sus trabajos son prueba de que el concepto de visión de ordenador funciona y es aplicable.

Ya se ha establecido previamente la relación entre Computer Vision y las redes convolucionales (CNN), haremos un breve inciso en como trabajan y los avances relacionados.

ANTECEDENTES E ESTADO ACTUAL DO TEMA (Max. 4 Páxinas - Continuación)

Para llevar a cabo el reconocimiento de objetos es preciso un gran volumen de imágenes candidatas que formen el "dataset", sobre el que se realiza una búsqueda selectiva, se establecen propuestas basadas de propiedades detectadas en las imágenes por la CNN y estas propiedades se pasan a un filtro SVM para determinar si la imagen incluye un objeto determinado.

El reconocimiento de actividad al igual que el reconocimiento de imagen con DL también ha recibido mucha atención a lo largo de los últimos años, destacando el trabajo teórico de K. Makantasis, A. Doulamis, N. Doulamis, and K. Psychas en [11]. A partir de este trabajo surgieron posteriormente aproximaciones mediante CNN que permitieron clasificar actividades realizadas en vídeos (actividades deportivas al aire libre), que más tarde desembocarían en soluciones que permiten un reconocimiento de actividades a menor escala de la mano de H. Yalcin en [12] utilizando "deep belief networks", lo que puede ser de utilidad en aplicación a la monitorización de los conductores y posible búsqueda de conductas delictivas al volante.

Cloud Computing

La necesidad de la computación en la nube comienza alrededor de los años 50, debido a la falta de acceso a información desde diferentes puntos por parte de las empresas. En el año 1961 John McCarthy[13], ya conocido por haber creado un lenguaje que se utilizaría para desarrollar la inteligencia artificial, ideó la computación colectiva, pensando en vender el uso del ordenador, el espacio y la memoria como si fuera otro servicio público. Años después, en 1968 JCR Licklider[14] plantea la necesidad de un sistema en el que varios usuarios puedan compartir información. Ambos proyectos quedarán pausados hasta la aparición de Internet. Ya entrada la década de los 90, George Favaloro y Sean O'Sullivan, ejecutivos de Compaq Computer, comenzarán con la venta de servidores a proveedores de Internet y acuñaron por primera vez el término "cloud computing".

Uno de los sectores más involucrados en el cloud computing son las pequeñas y medianas empresas (PYMES), por lo que se crea una evaluación de las nuevas tecnologías que pueden beneficiar a la empresa, denominado "Índice de potencial de Adopción" (IPA) [15]. Dicha IPA se centra en la evaluación del "software as a service" (SaaS) dentro de una nube pública, que es de la más utilizadas por las PYMES debido a su sencillez y todas las ventajas que puede llegar a aportar. Como puede ser la reducción de costos con infraestructura, la economización del espacio o la centralización.

Dentro de la computación en la nube podemos distinguir tres modelos principales, estos son: Infraestructura como servicio (laaS), este concepto hace referencia a la construcción de una infraestructura propia utilizando componentes virtualizados, esto implica una alta escalabilidad. El uso más habitual de esta infraestructura es en el desarrollo y pruebas, en informática de alto nivel para resolver problemas complejos que requieran un gran número de cálculos, en el análisis de macrodatos, entre otras. El mayor proveedor con esta infraestructura es Amazon Web Service, ofertando máquinas virtuales en la nube con EC2 o almacenamiento con S3; Plataforma como servicio (PaaS), esta arquitectura proporciona una combinación de hardware y software, siendo administradas por el proveedor, permitiendo así al usuario centrarse en la programación e implementación de sus proyectos. El empleo más común de esta infraestructura es en el análisis o inteligencia empresarial, llevando a cabo minería de datos, detección de patrones..., también cabe destacar las organizaciones que llevan a cabo desarrollo y personalización de aplicaciones basadas en la nube. Como modelo se puede focalizar a Google App Engine, el cual permite desarrollar aplicaciones proveyendo la infraestructura de Google; Software como servicio (SaaS), es un tipo de servicio mediante el que los clientes pagan por acceso a una aplicación en Internet. Ejemplos de esta infraestructura son Outlook o Hotmail, de uso gratuito, y CRM o ERP, en un ámbito de organización.

BIBLIOGRAFÍA MÁIS RELEVANTE

BIBLIOGRAFÍA

- 1. Optimization of Traffic Signals Using Deep Learning Neural Networks. S. Lawe, R. Wang. 2016. 29th Australian Joint Conference.
- 2. Tselentis, D.I., Vlahogianni, E.I., Karlaftis, M.G.: Improving short-term trafficforecasts: to combine models or not to combine? Intell. Transp. Syst. IET 9(2),193–201 (2015)
- 3. Yun, I., Park, B.: Stochastic optimization for coordinated actuated traffic signal systems. J. Transp. Eng. 138(7), 819–829 (2012)
- 4. Hinton, G.E., Salakhutdinov, R.R.: Reducing the dimensionality of data with neural networks. Science 313(5786), 504–507 (2006)
- 5. State-of-the-Art Deep Learning: Evolving Machine Intelligence Toward Tomorrow's Intelligent Network Traffic Control Systems.

Zubair Md. Fadlullah, Senior Member, IEEE, Fengxiao Tang, Student Member, IEEE, Bomin Mao, Student Member, IEEE, Nei Kato, Fellow, IEEE, Osamu Akashi, Takeru Inoue, and Kimihiro Mizutani, Member, IEEE.

6. N. Srivastava, G. Hinton, A. Krizhevsky, I. Sutskever, and R. Salakhutdinov, "Dropout: A simple way to prevent neural networks

from overfitting," J. Mach. Learn. Res., vol. 15, no. 1, pp. 1929–1958, Jan. 2014.

- 7. Y. Bengio, "Learning deep architectures for AI," Found. Trends Mach. Learn., vol. 2, no. 1, pp. 1–127, Jan. 2009.
- 8. Li Bai, William Tompkinson, Yan Wang (2004). Computer Vision Application: Real Time Smart Traffic Light
- 9. Cristina Conde, Raquel Montes Diez, Enrique Cabello, Ángel Serrano y Licesio J.Ramirez (2005). Computer vision techniques for traffic flow computation
- 10. Yasar Abbas Ur Rehman, Adam Khan, Fazal Muhammad y Muhammad Iqbal (2013). Intelligent Traffic Control System Using Image Sensor
- 11. K. Makantasis, A. Doulamis, N. Doulamis, and K. Psychas, "Deep learning based human behaviorrecognition in industrial workflows," in Proceedings of the 23rd IEEE International Conference on Image Processing
- 12. "Human activity recognition using deep belief networks," in Proceedings of the 24th Signal Processing and Communication Application Conference, SIU 2016, pp. 1649–1652, tur, May 2016.
- 13. MIT Centennial speech 1961. John McCarthy.
- 14."The Computer as a Communication Device".Joseph Carl Robnett Licklider.Science and Technology. Abril 1968
- 15. Giuseppe Ercolani, "Análisis del potencial del Cloud Computing para las PYMEs"

F

Los objetivos principales a alcanzar en el proyecto son los siguientes:

- 1. Desarrollo de un sistema de reconocimiento de imagen empleando deep learning.
- 2. Creación de un sistema deep learning para la gestión de cruces.
- 3. Despliegue en la nube del sistema de control de cruces.
- 4. Estudio de la viabilidad del deep learning en el control de tráfico.
- 5. Automatización del control del tráfico

El desglose de los objetivos es el siguiente:

- 1.Desarrollo de un sistema de reconocimiento de imagen empleando deep learning:
 - Crear una arquitectura inicial de red neuronal y alimentarla con una base de datos de imágenes.
- Desarrollo de pruebas sobre la arquitectura incial en un circuito de simulación controlado con vehículos.
 - Maduración de la arquitectura incial y pruebas sobre un entorno real.
- Evaluación de los resultados en comparación con otros sistemas de computer vision implementados con un modelo alternativo.
- 2. Creación de un sistema deep learning para la gestión de cruces:
- Creación de un arquitectura inicial de red neuronal y realizar pruebas sobre entornos de simulación controlados.
 - Evolución de la arquitectura inicial e integración con el sistema de reconocimiento de imagen.
- Estudio de los resultados obtenidos, análisis de la viabilidad (tiempos de respuesta, casos de error...).
- 3.Despliegue en la nube del sistema de control de cruces:
 - Adaptación del sistema a la infraestructura en la nube.
- Análisis del rendimiento y pruebas de escalabilidad sobre pequeños núcleos urbanos con varios cruces conectados.
- 4. Estudio de la viabilidad del deep learning en el tráfico:
 - Comparación del sistema desarrollado frente a otros modelos.
 - Análisis del impacto sobre los tiempos de espera y los gastos energéticos.
- 5. Automatización del control del tráfico
 - Reducción de las esperas y consumos para todo tipo de vehículos en cruces.
 - Manejo dinámico de situaciones de emergencia.

Se busca el desarrollo e investigación de una opción basada en redes neuronales aplicada en el campo del control de tráfico, uno de los sectores más subexplotados con este tipo de tecnología por falta de investigaciones y desarrollos previos.

La búsqueda de un control del tráfico más eficiente en los cruces busca reducir los tiempos de espera en los mismos, consiguiendo frente a otros modelos, como el tradicional, una reducción del combustible gastado y las emisiones producidas. Una gestión inteligente del cruce frente al modelo actual permitirá una mejor gestión de situaciones de emergencia, favoreciendo el desplazamiento de vehículos sanitarios y de protección civil en situaciones donde sea necesario un comportamiento atípico de la intersección.

			Documento 1R-6	
,	,			01
				101

El desarrollo a realizar se hará aplicando un desglose del proyecto en paquetes de trabajo formados por la tareas esenciales que supondrán un hito en el avance del mismo. Esta descomposición favorece la organización de todas las tareas, dando una visión clara de los resultados esperados, los plazos en que se obtendrán, y las dependencias entre tareas. La realización de todas las tareas dará lugar a la consecución de los objetivos marcados, dando lugar a los productos del desarrollo, ya sean artefactos como el sistema final, o la apertura de nuevas vías de investigación basadas en la tecnología empleada, u otras opciones potenciales elegidas durante las evaluaciones realizadas.

Se realizarán evaluaciones periódicas de los resultados obtenidos durante el desarrollo, pudiendo dar lugar a cambios en los objetivos iniciales, o la aparición de nuevos objetivos realizables en paralelo con los ya preestablecidos.

HIPÓTESIS

La propuesta es la implementación de un sistema que monitorice el estado de un cruce y controle la señalización del mismo, agilizando el flujo del tráfico y permitiendo la gestión de situaciones de emergencia de forma eficiente, con vistas a la gestión completa del flujo en cruces de pequeños núcleos urbanos. Para ello se implementan principalmente dos subsistemas: el sistema de reconocimiento de imagen y el sistema de control de cruces que por si solos aportan suficiente valor de negocio como para justificar la realización del proyecto. El subsistema de reconocimiento de imagen permitirá obtener en términos de tipo y número los vehículos en las inmediaciones de un cruce. La cámaras de los cruces enviarán el vídeo a los servidores donde se aloja la aplicación basada en un algoritmo de red neuronal convolucional, que identificará los vehículos presentes en el vídeo comparando características determinadas y sus coincidencias en imágenes de una base de datos en otro servidor. El subsistema de control de cruces recibirá como entrada estos datos de número y tipo de vehículo en el servidor donde se aloja, y gestionará los actuadores del cruce para gestionar la señalización basándose en un algoritmo machine learning basado en una red neuronal "deep feedforward", que será sometida a un aprendizaje con unos conjuntos de datos iniciales. A CONTINUAR CON LA INTEGRACIÓN Y EL DESPLIEGUE

El desarrollo será realizado por un equipo pequeño donde los miembros se centrarán en una labor determinada, realizando las tareas asociadas a un paquete de trabajo, y colaborando con el resto para la integración y resolución de problemas encontrados.

Detallaremos las tareas a continuación indicando en que consisten, la duración de los mismos, y los miembros que estarán involucrados.Los miembros se identificarán con las siglas de sus iniciales de la siguiente forma:

Miguel Arias Pérez-	MAP
Diégo Stéphan Jeandon Rodríguez	DSJR
Jorge Crespo Sueiro	JCS
Víctor Otero Cabaleiro	VOC
Becario grado telecomunicaciones	BECT
Becario grado informática	BECI

G1

La división de tareas se realiza en función de los sistemas a realizar, asignando cada investigador en su ámbito de competencia y realizando tareas de apoyo en otros paquetes en los momentos donde la dependencia entre actividades impida el avance. JCS se centrará en el desarrollo de las tareas del paquete P2. DSJR estará asignado principalmente en las tareas de P3. MAP realizará actividades de apoyo hasta que se haya consolidado una versión de los subsistemas P2 y P3, ayudando en la integración de los mismos(P4), y posteriormente se centrará en el despliegue en la nube (P5) y las pruebas de escalabilidad sobre esa infraestructura (P6). La labor del investigador principal (VOC) será de apoyo en el grueso de todos los paquetes, con especial involucración en las labores de de organización P0, y en las tareas de análisis de los resultados dentro de los paquetes.

Se prevé el desarrollo en un único centro, dadas las características reducidas del equipo, facilitando el desarrollo de reuniones en periodos pequeños, y favoreciendo la comunicación entre los integrantes.

P0 Coordinación y organización de actividades

T01 Coordinación de los paquetes

Todas las tareas a realizar se coordinarán por el investigador principal en colaboración con el responsable de cada tarea, y se pondrán en común todos los resultados obtenidos de cada paquete, así como el estado actual de los mismos después de 2 semanas de trabajo. Se prevé un espacio diario al inicio de la jornada laboral para discutir problemas relacionadas tanto como el desarrollo, como con la convivencia en el lugar de trabajo.

Duración: 36 meses.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: Informes periódicos, actas de reunión

T02 Análisis de informes y discusión de resultados

El investigador principal llevará a cabo una labor de análisis de los resultados en base a los informes y documentación entregada por los responsables de las tareas. Los resultados del análisis se pondrán en común con los responsables y se discutirá los siguientes pasos a seguir, y las posibles vías de investigación que puedan ser potencialmente prometedoras.

Duración: 1 mes por año.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: documentos científico-técnicos, informes.

T03 Elaboración de los Planes del Proyecto

Será necesario dedicar un esfuerzo inicial para detallar los planes subsidiarios al Plan de Proyecto: desde los planes de alcance y requisitos hasta otros como el plan de riesgos y el de recursos humanos. Estos planes dan soporte al desarrollo y sirven de guía a la hora de verificar que el trabajo realizado se ajusta dentro del marco creado.

Duración: 1 mes.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: Planes del Proyecto: plan de gestión de riesgos, plan de gestión de alcance, plan de recursos humanos, plan de gestión de adquisiciones...

P1 Especificación del sistema

T11 Análisis de objetivos inicial

Se llevará a cabo una especificación inicial de objetivos de los sistemas a desarrollar, en base a las capacidades del equipo y el presupuesto obtenido se podrán realizar ajustes sobre los objetivos planteados, que en todo caso solo supondrán pequeñas modificaciones. Se atendrá a criterios como la disponibilidad de los integrantes del equipo, el estado de las tecnologías y la posibilidad de reutilizar otros trabajos e investigaciones.

Duración: 1 mes.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: Elaboración de un documento de objetivos conciso.

T12 Especificación de los subsistemas

Se elaborarán documentos asociados a cada subsistema donde se recogerán las salidas y entradas de los mismos, su integración dentro del sistema global, y las dependencias con otros paquetes de trabajo. Se pondrá especial interés en la creación de las interfaces entre el subsistema P2 y el obtenido en P3, así como su orientación hacia una posterior integración en la nube.

Duración: 3 meses.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: -Especificación del subsistema de reconocimiento de imagen y control de tráfico

-Especificación de interfaces flexibles

T13 Modificación de objetivos

A medida que avance el desarrollo las nuevas necesidades y descubrimientos realizados pueden dar lugar a la necesidad de cambios sobre los objetivos planteados inicialmente, modificando significativamente el rumbo del proyecto. Se prevé realizar reuniones periódicas para manifestar la necesidad de dichos cambios en los objetivos, o para justificar que los resultados obtenidos siguen la especificación de objetivos actual.

Duración: 1 mes y medio

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: -Documentos de objetivos actualizado

P2 Creación del sistema de reconocimiento de imagen

T21 Análisis de las opciones hardware de grabación de vídeo

Se pone bajo análisis distintas opciones de cámaras inalámbricas(cámaras ip), atendiendo a criterios de calidad de imagen (garantizando una resolución suficiente), coste, operatibilidad en condiciones climatológicas adversas y estabilidad de señal. Se ponen a prueba varios modelos distintos, como por ejemplo el Sricam de 720p y 1080p.

Duración: 3 semanas.

Participantes: <u>JCS</u>, BECT.

Hito: -Informes de especificaciones técnicas y rendimiento de cámaras.

T22 Análisis y especificación de requisitos en comunicaciones inalámbricas

Se verifican distintos tipos de redes inalámbricas dentro del estándar IEEE 802 de alta velocidad, particularizando el caso de la red MAN que satisface el requisito de aplicación dentro de núcleos urbanos de tamaño pequeño y medio. Se verifican también que se satisfagan los requisitos de tiempo y resolución de imagen, buscando una resolución mínima de 480p en el servidor destino con una conexión estable.

Duración: 1 mes.

Participantes: VOC, JCS.

Hito: -Informes técnicos de rendimiento en redes inalámbricas.

T23 Desarrollo de la versión inicial del sistema de reconocimiento de imagen

La versión inicial del modelo está basada en una red neuronal convolucional implementada apoyáRockendose en el framework CAFFE(Convolutional Architecture for Fast Feature Embedding) en C++ empleando una interfaz de Python. El desarrollo se centrará en la creación de todas las capas necesarias, distinguiendo 3 grupos importantes, capas de convolución(donde se realiza el filtrado y se aplican máscaras), capas de pooling(donde se obtiene el valor máximo de una ventana de muestra) y las capas totalmente conectadas(que conectan los resultados de una capa con todos los nodos de la siguiente).

Duración: 5 meses

Participantes: <u>JCS</u>,VOC, BECT. Hitos: -Prototipo inicial del sistema.

-Documentación técnica de la versión inicial.

T24 Entrenamiento de la red neuronal del prototipo inicial

Se lleva a cabo el entrenamiento de la red neuronal convolucional inicial sobre un conjunto de datos determinado (conjunto de entrenamiento) alojado de una base de datos, buscando mejorar la función de pérdida (agregando nuevos parámetros o cambiando el valor de las constantes), y desconectando nodos de la red con el objetivo de mejorar la generalización de la misma ("dropout").

Duración: 3 meses.

Participantes: <u>JCS</u>,VOC.

Hitos: -Nueva versión del subsistema.

-Documentación técnica de la nueva versión.

T25 Elección de GPU para el sistema final de reconocimiento de imagen

Una vez obtenida una versión madurada del sistema de reconocimiento de imagen, atendiendo de nuevo a los requisitos de tiempo, rendimiento y coste, se realizan pruebas con distintos modelos de GPU. Se priorizarán modelos orientados al procesamiento de operaciones típicas en redes neuronales convolucionales, para ello la GPU implementará la tecnología TensorCore, pensada para gran número de operaciones matriciales, y que permita un número elevado de operaciones por segundo (FLOPS). Optaremos a modelos como la Nvidia RTX 2080 Ti, Titan V, V100 y TPU.

Duración:1 mes.

Participantes: <u>JCS</u>,VOC,BECT.

Hitos: -Informes de funcionamiento del sistema para cada modelo de GPU.

-Gráficos de rendimiento/coste.

T26 Pruebas del subsistema en un entorno real

Se realizan pruebas de funcionamiento con cámaras IP situadas en varios cruces, ascendiendo desde cruces con menor densidad de vehículos de media, a cruces con mayor densidad. Se verifica que se cumplan todos los requisitos de funcionalidad del hardware elegido, el medio de conexión inalámbrica, y la implementación del software. Como resultado se obtienen informes acerca del grado de satisfacción de los requisitos, el coste total de este módulo, y la eficacia en el reconocimiento de vehículos.

Duración:3 meses.

Participantes: JCS,VOC.

Hitos: -Versión final del subsistema probado.

-Informes sobre el rendimiento del subsistema y el estado del alcance del proyecto.

P3 Creación del Sistema de Control de Cruces

T31 Primera aproximación a la arquitectura de la red.

Para poder realizar la toma de decisiones, desarrollamos una arquitectura de red neuronal "feedforward" donde la complejidad reside en definir la estructura de capas de entrada, salida y ocultas. La complejidad del problema a resolver se encuentra en la definición del algoritmo que permita adaptar los pesos de las capas, y organizar correctamente el número elevado de capas ocultas necesarias dada la dificultad intrínseca al problema de control de tráfico.

Duración: 2 meses

Participantes: <u>DSJR</u>, BECI.

Hitos: -Versión preliminar de la arquitectura

T32 Implementación de la versión inicial

La implementación de la versión inicial del sistema se lleva a cabo programando la versión preliminar de la arquitectura "feedforward" profunda (varias capas ocultas) en Python, haciendo uso de TensorFlow y Numpy, dos librerías de código abierto que dan soporte al desarrollo de algoritmos inteligentes y facilitan las operaciones con vectores y matrices. El algoritmo y la estructura pueden ir variando durante la implementación, pero los cambios más signiciativos sucederán durante el entrenamiento.

Duración: 3 meses

Participantes: DSJR, VOC, BECI.

Hitos: -Versión inicial del subsistema.

-Documentación técnica de la versión alfa

T33 Entrenamiento del algoritmo mediante Backpropagation

Es necesario un algoritmo eficiente que permite cambiar los pesos de todos los nodos. Algoritmos como el empleado por el perceptrón no es útil en arquitecturas multicapa, por lo que toman lugar otros algoritmos como el de Backpropagation, que busca aproximar las salidas obtenidas, a las salidas deseadas. Para ello es necesario estableces una función de coste que permite saber en que grado un neurona de la red nos aleja de dicha salida deseada, empezando desde la última capa hasta la primera. Los conjuntos de datos almacenados en servidores propios usados como conjunto de entrenamiento corresponden a situaciones reales en cruces, y posibles salidas del subsistema de reconocimieto de imagen.

Duración: 3 meses.

Participantes: <u>DSJR</u>, VOC,BECI. Hitos: -Nueva versión del subsistema.

-Actualización de la documentación técnica del subsistema.

T34 Integración con el subsistema de reconocimiento de imagen

Con el objetivo de unficar los dos subsistemas desarrollados, y dar paso a una fase de pruebas del sistema con un "feed" de vídeos reales recibidos directamente del sistema de reconocimiento de imagen, se produce la integración de forma distribuida por las altas necesidades de cómputo del sistema de reconocimiento de imagen, y el sistema de control de cruces, que necesitarán GPUs propias (RTX 2080 Ti como modelo referencia en rendimiento/coste para redes convolucionales y feedforward). En esta tarea se analizarán las mejores opciones en cuanto a número de servidores de cómputo, opciones hardware de procesamiento gráfico a fin de garantizar el cumplimiento de los requisitos en esta versión inicial del sistema integrado. Se solventan también problemas entre las interfaces, creando librerías necesarias en Python para la comunicación efectiva entre subsistemas.

Duración:2 meses

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR.

Hitos: -Versión inicial del sistema completo.

- -Arquitectura del sistema completo (red de servidores distribuidos).
- -Análisis e informes del rendimiento de GPUs en redes feedforward.
- -Librerías para la implementación de interfaces flexibles entre subsistemas.

T35 Pruebas del sistema integrado

Para la realización de las pruebas del sistema se usa un servidor sandbox, donde se representarán situaciones de cruces reales, captadas por las cámaras IP colocadas en los mismos. Las respuestas del sistema de control de cruces se traducen en estados de los semáforos en el entorno de simulación. Se probará el sistema implementado (modelo no paramétrico) frente a otros modelos basados en predicciones para analizar los resultados obtenidos, y la viabilidad de la tecnología aplicada para resolver este tipo de problemáticas.

Duración: 3 meses.

Participantes: <u>VOC</u>, JCS, MAP, DSJR Hitos: -Modificaciones en las interfaces.

-Informes de resultados.

P4 Adaptación del sistema a la infraestructura en la nube

T41 Evaluación de costes y beneficios de determinadas nubes

En esta tarea procuraremos conocer qué servidor en la nube es el que más nos rentabiliza escoger y a qué precio, para esto utilizaremos calculadoras como: la calculadora de costo total de propiedad (TCO) de AWS o la calculadora en la nube de Microsoft AZURE. Debemos recopilar los detalles de nuestra aplicación para que este programa nos proporcione una evaluación lo más realista posible.

Duración: 1 mes.
Participante: MAP

Hitos: -Evaluación de los diferentes proveedores de computación en la nube

T42 Configuración de espacio en la nube

Se preparará el espacio en la nube con el uso de Openstack, ya que nos proporciona una infraestructura como servicio. Permitiendo un mayor nivel de flexibilidad y control de la administración que otras infraestructuras.

Duración: 1 mes.

Participante: MAP

Hitos: -Espacio en la nube preparado para el despliegue de los sistemas.

T43 Despliegue del módulo de reconocimiento visual

De forma análoga, se desplegará en la nube el módulo del reconocimiento visual, permitiendo el envío de información desde las cámaras hasta los servidores, donde se procesará la información y se obtendrá una salida inicial. Se analizarán los requisitos de tiempo frente a los resultados obtenidos en este tipo de despliegue.

Duración: 1 mes.

Participantes: MAP, JCS.

T44 Despliegue del módulo de control de cruces

De forma análoga, se realiza un despliegue en los servidores en la nube del módulo de control de cruces, realizándose pruebas con simulaciones para asegurar un comportamiento correcto.

Duración: 1 mes.

Participantes: MAP, DSJR

Hitos: Despliegue del módulo de control en un servidor

T45 Pruebas de integración en la nube y análisis final de rendimiento

Se llevará a cabo un despliegue del sistema dentro de un mismo servidor, realizando pruebas de integración y funcionamiento del sistema. Los resultados se analizarán, comprobando los tiempos de respuesta obtenidos, y la viabilidad de la aplicación del sistema en cruces de alta densidad.

Duración: 4 meses.

 ${\tt Participantes:MAP,DSJR,JCS,VOC}$

Hitos: -Informes de características del sistema

-Estudio de viabilidad del proyecto

P5 Análisis de escalabilidad sobre el prototipo final

T51 Análisis de escalabilidad de la red renuronal feedforward

Con el objetivo de relacionar múltiples sistemas gestionando cruces adyacentes, y en vistas a un desarrollo teórico se realizarán ajustes en la estructura de la red neuronal del sistema de control de cruces, debido a las nuevas entradas recibidas en la mismas (densidad de vehículos, vehículos en servicios de emergencia...), analizando el coste temporal y la nueva complejidad en la arquitectura de capas necesaria para resolver este nuevo problema.

Duración: 3 meses.

Participantes: DSJR, VOC.

Hitos: -Nueva versión del subsistema desarrollado en P3.

-Informes de especificación del nuevo subsistema

T52 Análisis y funcionamiento del nuevo sistema distribuido para varios cruces adyacentes

Uso de una herramienta de modelado de sistemas distribuidos como SIMCAN para conseguir una aproximación incial a la infraestructura necesaria para escalar el sistema final, dando lugar a varios sistemas relacionados equivalentes a un conjunto de cruces adyacentes en un núcleo urbano pequeño..

Duración: 2 meses.

Participantes: VOC, JCS, MAP, DSJR

Hitos: -Informe de la arquitectura distribuida del sistema.

T53 Análisis de viabilidad y aplicación en entornos urbanos reales

Se realizará un análisis de los resultados obtenidos en las tareas T51 y T52 con el objetivo de determinar si es factible la creación del sistema final para varios cruces: cumple las restricciones de tiempo, los costes de hardware, software, mantenimiento y gastos en personal son asumibles, y las posibles vías de investigación prometedoras en futuros desarrollos.

Duración: 2 meses.

Participantes: \underline{VOC} , JCS, MAP, DSJR

Hitos: -Estudio de viabilidad del sistema orientado a su escalabilidad.

Г	OCI	ım	ıe۲	nt n	1	R.	-7

EXPERIENCIA DO EQUIPO INVESTIGADOR SOBRE O TEMA; LOGROS OBTIDOS NOS ÚLTIMOS CINCO ANOS	
EXCENSIVE DE EQUIT O INVESTIGAÇÃO DE LA CARRA DE TRANSPORTADO DE TIMOS DE T	Н

INSTALACIÓNS, INSTRUMENTOS E TÉCNICAS DISPOÑIBLES PARA A REALIZACIÓN DO PROXECTO

Se dispone de un centro de investigación y desarrollo perteneciente a la organización DeepDevelopments S.L. donde se llevará a cabo la actividad del equipo a lo largo de los 3 años. La instalación alberga una pequeña sala de ordenadores con computadoras usadas para almacenamiento de datos y como recursos de computación con conexión de alta velocidad (500 Mbps).

Se cuenta con 2 ordenadores de sobremesa y con 2 portátiles para uso del personal de la organización. Uno de los ordenadores cuenta con el hardware específico necesario para aplicaciones con altos requisitos de computación, el resto de equipos son de gama media.

El equipo cuenta con experiencia y dispone de la formación necesaria para realizar las tareas de programación basadas en algoritmos machine learning (computer vision, redes neuronales profundas...) e infraestructuras basadas en cloud computing, por lo que no se prevee la necesidad de gastos de formación del equipo, pero sí de personal contratado para la realización del proyecto.

OUTROS MEDIOS NECESARIOS NON DISPOÑIBLES

Será necesario equipamiento informático adicional para poder realizar en paralelo las implementaciones de los subsistemas del proyecto (reconocimiento de imagen, control de cruces):

- Ordenador de sobremesa de gama alta
- 4 portátiles de gama media
- 4 Tarjetas gráficas para la pruebas de rendimiento de GPUs :
 - -2 NVIDIA Titan V
 - -1 NVIDIA Tesla V100
 - -1 RTX 2080 Ti
- 8 Cámaras ip YI1080 p

Alquiler recursos cloud computing (almacenamiento y cómputo) para el despliegue de los módulos en la nube.

Alquiler servidor multimedia para el entrenamiento de la red neuronal del subsistema de reconocimiento de imagen.

Contratación de becarios para labores de soporte en el desarrollo.

J

XUSTIFICACIÓN DA SUBVENCIÓN SOLICITADA NO DOCUMENTO 1-A (en euros)

Sueldo becarios:		
-Becario grado en telecomunicacione	12.600	
-Becario grado en informática 600 eu	12.600	
	SUBTOTAL	21.600
IATERIAL INVENTARIABLE (XUSTIFICACIÓN DETALLADA)		
Equipamiento informático:		
Ordenador de sobremesa de ga		8.000 3.200
4 portátiles de gama media Taxistas antíficas a	800 euros/ portatil x 4	
Tarjetas gráficas : ANVIDIA Titan N	2000	
-2 NVIDIA Titan V	3000 euros/ tarjeta x 2	6.000 9.000
-1 NVIDIA Tesla V100		1.500
-1 RTX 2080 Ti • 8 Cámaras ip YI1080 p	60 euros/camara x 8	
		480
CASO DE PROXECTOS DA MODALIDADE C, ESTADÍAS DE INVESTIGACIÓN (M	AXIMO 10% DO TOTAL SOLICITADO)	

(en euros)		Documento 1B-10	
MATERIAL FUNXIBLE (XUSTIFICACIÓN DETALLADA)			Ν
Material de oficina (rotuladores, folios, pizarras)		1.500	
_	SUBTOTAL	1.500	
AXUDAS DE CUSTO POR DESPRAZAMENTO(XUSTIFICACIÓN DETALLADA)			Ñ
Ayudas al desplazamiento cursos de formación de becarios		300	14
_	SUBTOTAL	300	
		300	

(en euros)			Documento 1B-11	
OUTROS GASTOS (XUSTIFICACIÓN DETALLADA).		0		
Servicios de computación y almac				
- Máquina virtual 437 euros / má	quina * mes * 2 máquinas * 31me	ses	27.094	
Servidor multimedia entrenamien meses	to red reconocimiento visual 5	10/mes x 3	1.530	
Cursos formación becarios:				
-Curso presencial computer vision			230	
-Curso presencial redes neuronale	S		120	
	SU	BTOTAL	28.974	
		-	(Euros)	1
	IMPORTE DO PROXECTO	(I)	85000,00	
	CUSTOS INDIRECTOS (15% de (I))	(II)	15000,00	
	SUBVENCIÓN SOLICITADA	(I) + (II)	100000,0	Р
O/A investigador/a principal, que asina má	is abaiyo, declara coñecer as normas est	pecíficas da pres	ente convocatoria	Q
Asdo.:	is abaixo, deciara conecer as normas esp	recinicas da pres	енте сопуосатона	y
	, 12 de marzo de 2012			