



## Unidad Profesional Interdisciplinaria de Ingeniería Campus Tlaxcala

FORMATO DE REGISTRO PARA VALIDACIÓN DE TEMA O PROBLEMA O PROTOCOLO PARA LA ASIGNATURA DE ESTANCIA DE TITULACIÓN, TRABAJO TERMINAL I, PROYECTO DE TITULACIÓN, PROYECTO INTEGRADOR

Instrucciones: Llenar sólo los recuadros amarillos con la información solicitada, dejar vacío el campo amarillo si no corresponde a las características del proyecto o ya fue elegida otra opción. Colocar un "X" en las opciones donde corresponda una selección

No. Propi	uesta:						1					Fecha:	23-octubi	re-2024			
INGENIERÍA I	BIOTECNO	OGIC	Α							Period	o de	realización:	Febrero -	Julio	202	4	
INGENIERÍA I				OTR	RICES		1						Agosto -E		202		Х
INGENIERÍA I							1						1 .9				
INGENIERÍA I			ART	IFIC	CIAL	Χ											
LICENCIATUR							1										
									DATOS GENERAL	ES							
	TITULO DEI	PROY	′FC.T	O:				Alao	ritmo de detecció	n de r	patro	nes de movi	miento par	a la identific	acić	n de	<del></del>
El titulo se deber ingeniería se específica y c	rá redactar de e ejercerá, alc	escribien ance y p cir: ¿Qu	do qı propá é?, ¿(	ue c ósito Cón	competence de maner	a	)		amiento de morc								
ÁDEA DEL A		IENITO							Manareforational			14004	-:	Diagram			
ÁREA DEL (	JONOCIM	IENIO.	. MC	arqu	ie con una	X.,	$\dashv$		Manufactura: Programación:	Х		Mecár Eléct		Diseño: Térmicas:	+		
							ŀ		Hidráulica:	^		+		Terriicus.			
							ŀ		Multidisciplinario:	-		Materi					
								r	numaiscipiinano.			Otra d	irea.				
ASESOR 1:	UPIIT	Х			EXTERN	10:			Nombre co	mpleto:	Lai	uro Reyes Co	coletzi	Correc	i j	reye pn.m	∩x
ASESOR 2:	UPIIT				EXTERN	10:	Х		Nombre co	mpleto:	_	aría del Rocíc ontiel	Ochoa	Correc	: 0	ma.ro o.ocl @gm com	hoa nail.
Origen de la	propuesto	a:		Se	ctor Indu	ustric	al:		Académico:	X	Estu	udiantil:					
					_	1			1								
Número de e	<u>estudiante</u>	s:			1	Χ		2		3			4		5	L	
										1				T	T		
No. de bolet	a Estudiar	te 1	202	227	10020				Nombre completo:		ria Jo ánde	ahzeel Castai ez	ñón	Correo:	nł al	casto n210 umn n.mx	0@ no.i
								1	Programación de	e Dispo	ositivo	os Móviles					
Materia(s) O	ptativa(s)	de 7m	0:				Γ	2	Aplicaciones de	Lengu	ıaje N	Vatural					
								3									
								1	Aplicaciones de	Intelig	enci	a Artificial en	Sistemas Er	mbebidos			
Materia(s) O	ptativa(s)	de 8vo	o:				Γ	2	Interacción Hum	ano-M	1áqui	ina					
								3									
						D	ESC	CRIPC	ÓN GENERAL DE I	.A PRO	PUES	STA					
Descripción	<b>NTEAMIENT</b> de la conc escrito (Pr	dición	acti	ual	que ge		κ	Méximayo Naci del 1 en M denu tieno hogo Esto perc resoli	n la revista digita registraron un pría de ellos sigue conal Ciudadano, 6.20% entre 2022 léxico, de cada reciados, solo 14 de a aumentar du res y descubren evidencia que, epción de insegución de casos y spuesta a esta p	a baja n que el del y 2023 100 de se resi urante puerta aunqu guridaa al aum	a sign danc lito d 3 [4]. elitos uelve las v as o ue ho d signento	ificativa a ni do impunes (3 e robo a ca No obstante , solo 6.4 se en [5]. Adem vacaciones, ventanas ro aya una disi gue siendo o de allanam	vel naciono 3]. De acue sa habitaci e, encuesta denuncian ás, la incid cuando las tas, o que minución e alta debid ientos en si	al; sin emba erdo con el C ón disminuy s del INEGI r , y de cado encia de all s familias reg les faltan pe n la tasa c lo a la ba tuaciones es	rgo, Obse ó ali evel 100 ana gresc erter le ro ja t pec	la g rede an c de mier an a nenc obos asa ífica	gran forio edor que, ditos ntos sus cias. s, la de as.





## Unidad Profesional Interdisciplinaria de Ingeniería Campus Tlaxcala

detección de comportamientos sospechosos a través del análisis de video, los cuales se plantean a continuación.
Un primer estudio implementó un sistema de detección de caídas utilizando una

Un primer estudio implementó un sistema de detección de caídas utilizando una RVM, alcanzó una precisión del 89%, aunque su aplicación se limita a entornos controlados [6]. Otro trabajo utilizó CNN para clasificar actividades de vigilancia en sospechosas o normales, logró una precisión del 87.15%, pero su generalización es limitada debido a la variabilidad en los escenarios de entrenamiento [7]. Un tercer enfoque utilizó Random Forest en un entorno loT asistido, alcanzando una alta precisión del 98.88%, aunque enfocado en actividades interiores y dependiente de múltiples sensores [8].

Dado que los métodos existentes presentan limitaciones en la detección precisa de intentos de allanamiento en entornos domésticos, este proyecto propone el desarrollo de un algoritmo avanzado que identifique patrones de movimiento asociados con intentos de allanamiento. Al integrar técnicas de aprendizaje automático, redes neuronales artificiales y análisis de datos, el algoritmo podrá detectar movimientos sospechosos y diferenciarlos de comportamientos cotidianos, como la llegada de un repartidor o un conocido, proporcionando una respuesta proactiva frente a posibles delitos y contribuyendo a mejorar la seguridad en el hogar.

# DELIMITACIÓN DEL PROYECTO (SOLUCIÓN DE UN PROBLEMA REAL) A DESARROLLAR

Permite ubicar el grado de complejidad para que el proyecto se limite a una etapa de diseño, transformación de la energía, automatización o manufactura de bienes. El algoritmo se enfoca exclusivamente en la detección de actividades sospechosas en video provenientes de cámaras de vigilancia domésticas, como intentar abrir puertas/ventanas, saltar bardas y permanecer en un mismo lugar por tiempo prolongado. Por otra parte, el algoritmo no contempla la detección de actividades normales, como visitas de repartidores, cobradores o familiares.

#### **BENEFICIOS ESPERADOS**

En términos Técnicos, Económicos y/o Sociales.

- El algoritmo permite detectar comportamientos sospechosos relacionados con intentos de allanamiento, reduciendo la dependencia de la revisión manual de videos.
- No se requiere hardware especializado ni múltiples sensores, ya que el algoritmo funciona con cámaras de vigilancia comunes.
- Al usar MediaPipe para extraer puntos de referencia corporales se reduce la carga computacional, haciendo más rápido el algoritmo.

### **JUSTIFICACIÓN**

Describir el Impacto del trabajo y su importancia como aportación Científica, Técnica, Económica, Social e Industrial. En la actualidad, estamos viviendo una época de rápidos cambios tecnológicos, donde la inteligencia artificial (IA) está cobrando un papel crucial en la vida cotidiana, en ámbitos como el estudio y el trabajo. Según un estudio realizado por Microsoft [6], alrededor del 56% de la generación Z (18-24 años) y el 43% de los millennials (25-44 años) ya utilizan y experimentan con la IA. Este creciente interés ha llevado a que aproximadamente el 50% de las empresas, según McKinsey [7], integren la IA en el desarrollo de sus productos y servicios. En este contexto, el presente proyecto adquiere relevancia. A pesar de los avances tecnológicos en los sistemas de vigilancia doméstica,

A pesar de los avances tecnológicos en los sistemas de vigilancia doméstica, los delitos de allanamiento siguen ocurriendo con frecuencia [4]. Si bien muchas viviendas están equipadas con cámaras de seguridad, estas generalmente solo registran los eventos sin detectar ni analizar activamente lo que sucede. La detección de actividades sospechosas aún depende en gran medida de que los propietarios o terceros noten algo inusual, revisen las grabaciones, o reaccionen a las alarmas, lo que a menudo ocurre cuando el delito ya ha sido cometido. Esta respuesta tardía limita la eficacia de los sistemas de vigilancia actuales, dejando a los hogares vulnerables. El desarrollo de un algoritmo capaz de detectar conductas sospechosas

relacionadas con intentos de allanamiento, a través del análisis de posturas y movimientos, puede mejorar significativamente la seguridad al proporcionar una detección proactiva y reducir la necesidad de supervisión constante. Además, este algoritmo puede extrapolarse a otros ámbitos, adaptándose para detectar diferentes tipos de comportamientos anómalos en diversos escenarios, lo que lo convierte en una herramienta versátil. Su integración en diferentes sistemas de seguridad podría realizarse con modificaciones mínimas, lo que incrementa su potencial de uso en la prevención de delitos y otros contextos de seguridad.

OBJETIVO

Desarrollar un algoritmo para detectar y clasificar a partir de visión

## Unidad Profesional Interdisciplinaria de Ingeniería Campus Tlaxcala

Definir de manera clara y precisa del trabajo en relación con las me pretenda.			outacional, patro deovigilancia.	nes asociados a com	portamientos sospe	echosos en videos									
añadirle interpretaciones o crít	cumento, sin ica y sin	los de Auno suele trabo con i existe movi	elitos como el alla que muchas vivier in limitarse a regis ajo propone un al intentos de allana ente (Mediapipe) mientos y posterio	goritmo que detecte miento, utilizando un para obtener una es rmente, introducirlos	a siguen ocurriendo s con cámaras de s ctar o analizar que patrones de movin a arquitectura de r timación numérica	con frecuencia. deguridad, estas sucede. Este niento asociados ed neuronal de estos									
PALABRAS CLAVE O FRASES E	REVES	1	Lancon Company of the		putacional	The second secon									
Delabase o franco significativas usa	das dontra	2													
	suelen limitarse a registrar eventos, sin detectar o analizar que sucede. Este trabajo propone un algoritmo que detecte patrones de movimiento asocio con intentos de allanamiento, utilizando una arquitectura de red neuronal existente (Mediapipe) para obtener una estimación numérica de estos movimientos y posteriormente, introducirlos en un modelo de predicción de comportamientos sospechosos.  PALABRAS CLAVE O FRASES BREVES bras o frases significativas usadas dentro oyecto que permitan ubicar las áreas de la Ingeniería.  PRODUCTOS DEL PROYECTO  suelen limitarse a registrar eventos, sin detectar o analizar que sucede. Este trabajo propone un algoritmo que detecte patrones de movimiento asocio con intentos de allanamiento, utilizando una arquitectura de red neuronal existente (Mediapipe) para obtener una estimación numérica de estos movimientos sospechosos.  1 Visión computacional 2 Patrón de movimiento 3 Red neuronal 4  1. Algoritmo capaz de detectar patrones de movimiento relaciona intentos de allanamiento de morada														
Palabras o frases significativas usadas dentro del Proyecto que permitan ubicar las áreas de la Ingeniería.  2 Patrón de movimiento 3 Red neuronal 4  1. Algoritmo capaz de detectar patrones de movimiento relaciona intentos de allanamiento de morada 2. Conjunto de datos con videos de personas tratando de forzar p															
Simulación y/o prototipo y Trabajo	Escrito con		intentos de alla . Conjunto de a y/o ventanas, s Reporte técnic	anamiento de morad atos con videos de altando bardas y que o del proyecto	a personas tratando edándose paradas	de forzar puertas mucho tiempo									
		DADIC	DISPONIBLE PARA	ACECODIAC											
	HC	RARIC	DISPONIBLE PARA	A ASESORIAS	***************************************										
ASESORES	LUN	ES	MARTES	MIERCOLES	JUEVES	VIERNES									
1 Lauro Reyes Cocoletzi	12:00 - 1	3:00	4:00-5:30	12:00 - 13:00	4:00-5:30	12:00 - 13:00									
2 Maria del Rocio Ochoa Mon	tiel				11:00-12:00	U.									
Avance de los requisitos para acr	ESTUDIANTE 1	de Estu	udios y para llevar	acabo el Examen Pr	ofesional.	ESTUDIANTE 5									
Liberación de Prácticas Profesionales	No	-													
Liberación de Servicio Social	No														
Liberación del Inglés Co-curricular	No	1	1	1											

**CARRERA** 

**DEPARTAMENTO** 

**CORREO** 

Ingeniería en Inteligencia Artificial

Jefatura de Formación Profesional

formacion.upiit@ipn.mx

**ALUMNO** 

**ASESOR 1** 

Valeria Jahzeel Castañón Hernández

Lauro Reyes Cocoletzi

María del Rocío Ochoa Montiel



## Unidad Profesional Interdisciplinaria de Ingeniería Campus Tlaxcala GESTIÓN DEL PROYECTO MENSUAL

NOTA: En columna de organización deberá anotar el número de estudiante participante en la actividad.

				F	PROGRAM	ACIÓN C	ON BARRA	AS DE GAN	NTT					DE AVAI MADO (	
PLANEACIÓN DE ACTIVIDADES	ORGANIZACIÓN	AGO	SEP	ОСТ	NOV	DIC	ENE	FEB	MAR	ABR	MAY	25	50	75	100
Generación del protocolo de investigación	1														
Búsqueda y revisión de antecedentes del proyecto	1														
Investigación de tecnologías de visión	1														
computacional y aprendizaje máquina Búsqueda de conjuntos de datos y videos públicos de internet	1														
Selección y preprocesamiento de videos para la generación del conjunto de datos	1														
para la generación del conjunto de datos Diseño del módulo para la detección de puntos de interés	1														
Diseño del módulo para la normalización de	1														
Diseño del modelo de visión computacional	1														
Implementación del módulo para la detección de puntos de interés Implementación del módulo para la	1														
normalización de resultados	1														
Implementación del módulo de visión computacional	1														
Entrenamiento del modelo de visión computacional	1														
Pruebas y correcciones de los módulos implementados	1														
Integración de los módulos desarrollados	1														
Generación de documentación	1														
Correcciones y pruebas finales del proyecto	1														
Correcciones adicionales	1														

#### **GESTIÓN DEL PROYECTO SEMANAL**

NOTA: En columna de organización deberá anotar el número de estudiante participante en la actividad.

		П										P	LANEA	CIÓN Y	PROG	RAMA	CIÓN										CONT	ROL DE		CE
PLANEACIÓN DE ACTIVIDADES	ORGANIZACIÓN													Ff	ECHA															
TEXINEXCION DE NOTIVIDADES	OKO/ WILL COM		AC	OSTO					SE	PTIEM	4BRE									(	OCTUE	BRE					25	20	75	8
			SEN	IANA 1	SEM	ANA 2	2	SEM	ANA 3		SEM	ANA 4		SEM	IANA 5		SEM	IANA 6	SEM	ANA 7		SEN	1ANA 8	SEM	ANA 9	9			,	
Generación del protocolo de investigación	1																													
Búsqueda y revisión de antecedentes del proyecto	1	П																									П			
Investigación de tecnologías de visión computacional y aprendizaje máquina	1																													
Búsqueda de conjuntos de datos y videos públicos de internet	1																													

# EN CV

## INSTITUTO POLITÉCNICO NACIONAL

## Unidad Profesional Interdisciplinaria de Ingeniería

Campus Tl	laxcala
-----------	---------

Selección y preprocesamiento de videos para	1														
la aeneración del coniunto de datos															
Diseño del módulo para la detección de	1														
puntos de interés															
Diseño del módulo para la normalización de	1							1 1		Ì				1 1	
resultados														1 1	
Generación de documentación	1														
														1 1	

### **GESTIÓN DEL PROYECTO SEMANAL**

NOTA: En columna de organización deberá anotar el número de estudiante participante en la actividad.

													PLANE	ACIÓ	N Y PRO	OGRAN	ACIÓ	N										CONTRO	OL DE A (%)	VANCE
PLANEACIÓN DE ACTIVIDADES	ORGANIZACIÓN														FECH/	4														
TEANEACION DE ACTIVIDADES	01(0) 11 1127 (0) 01 1				NOV	'IEMBR	E.									DICIE	MBRE								ENERC	)		25	20	75
		SEM	ANA 1	0	SEM	ANA 1	1	SEM	IANA 1	2	SEA	ANA	13	SE	MANA	. 14	SE	MANA	. 15	S	EMAN	IA 16	SEMA	NA 17		SEMA	NA 18			
Búsqueda y revisión de antecedentes del proyecto	1																													
Diseño del modelo de visión computacional	1																													
Implementación del módulo para la detección de puntos de interés	1																													
Implementación del módulo para la normalización de resultados	1																													
Implementación del módulo de visión computacional	1																													
Entrenamiento del modelo de visión computacional	1																													
Pruebas y correcciones de los módulos implementados	1																													
Integración de los módulos desarrollados	1																													
Generación de documentación	1																													

### **GESTIÓN DEL PROYECTO SEMANAL**

NOTA: En columna de organización deberá anotar el número de estudiante participante en la actividad.

												PLAN	EACIO	Y NČ	PROG	RAMA	CIÓN										(	ONTRO	L DE A (%)	√ANCE
PLANEACIÓN DE ACTIVIDADES	ORGANIZACIÓN													FEC	СНА															
TEXINEXCION DE ACTIVIDADES	OKO/ (NE/COO)				FI	EBRER	0									MAR	.0							ABRIL				23	8	22
			SEMA	NA 1	SE	MAN	A 2	SEMA	ANA 3	SE	MANA	. 4		SEMA	ANA 5		SE	MANA	. 6	EMAN	IA 7	SEMAI	NA 8		SEMA	NA 9				
Pruebas y correcciones de los módulos implementados	1																													
Integración de los módulos desarrollados	1																													
Generación de documentación	1																													
Correcciones y pruebas finales del proyecto	1																													
Correcciones adicionales	1																													