



UNIVERSIDAD MAYOR DE SAN SIMÓN
FACULTAD DE CIENCIA Y TECNOLOGÍA
INGENIERIA INFORMÁTICA



**SISTEMA DE VIDEO VIGILANCIA INTELIGENTE PARA LA ALERTA INMEDIATA
ANTE SITUACIONES DE PELIGRO EN EL HOGAR**

Proyecto de Grado Presentado para optar el grado en Ingeniera Informática

Presentado por: Sergio Rodrigo Cárdenas Rivera

Tutor: Jorge Orellana Araoz

COCHABAMBA - BOLIVIA
Diciembre - 2020

Dedicatoria

Dedico este proyecto especialmente a mis padres porque sin su apoyo incondicional no lo hubiera logrado. Su compañía y bendición a lo largo de mi vida me reconforta y me lleva por el camino del bien. Por eso les entrego este trabajo en ofrenda por su paciencia y amor infinito. Los quiero mucho.-

Agradecimientos

Agradezco a la prestigiosa Universidad Mayor de San Simón y a su prestigiosa Facultad de Ciencia y Tecnología, por darme una oportunidad más para poner en práctica lo que he aprendido y desarrollar herramientas útiles para la sociedad. A mi familia, por todo el impulso y apoyo incondicional que me dieron para superar todos los obstáculos que se presentaron en mi vida hasta ahora.

Índice general

Dedicatoria	I
Agradecimientos	III
1. Introducción	1
1.1. Antecedentes	2
1.2. Descripción del Problema	2
1.2.1. Definición del problema	2
1.3. Objetivos del Proyecto	2
1.3.1. Objetivo General	2
1.3.2. Objetivos Específicos	2
1.4. Justificación	3
1.5. Alcances y límites	3
2. Marco Teórico	5
2.1. Sistema de video vigilancia	5
2.2. Inteligencia Artificial	6
2.3. Machine Learning (Aprendizaje de Máquina)	7
2.3.1. Métodos de Machine Learning	8
2.4. Deep Learning (Aprendizaje profundo)	9
2.4.1. Redes Neuronales	9
2.5. Visión por Computadora	12
2.5.1. Aplicaciones	12
2.5.2. OpenCV	12
2.6. Protocolos de red	13
2.6.1. TCP/IP	13
2.6.2. HTTP	14
2.7. Video Streaming	14
2.7.1. Formatos Multimedia	14
2.8. Python	14
2.9. Metodología de desarrollo	14
2.9.1. Modelo Cascada (Waterfall)	15
3. Seguridad en el hogar	17
3.1. Introducción	17

3.2.	Seguridad	17
3.3.	Ausencia en el hogar	17
3.3.1.	Ausencias cotidianas	18
3.3.2.	Ausencias de termino medio	18
3.3.3.	Ausencias prolongadas	18
3.4.	Situaciones de riesgo	19
3.4.1.	Presencia de intrusos	19
3.4.2.	Fuego y humo	19
3.5.	Sistemas de seguridad	20
3.5.1.	Alarmas	20
3.5.2.	Sensores	21
3.5.3.	Cámaras	21
4.	Inicialización y Planificación	23
4.1.	Identificación de Requerimientos	23
4.2.	Identificación de Subsistemas	24
4.3.	Comunicación de Sistemas	26
4.3.1.	Sockets	26
4.3.2.	ExoPlayer	26
4.4.	Planificación	26
5.	Implementación	27
5.1.	Servidor SMTP(Simple Mail Transfer Protocol - Protocolo de Transferencia de Correo Simple	27
5.1.1.	Introducción	27
5.2.	Módulo Cámara	29
5.2.1.	Modelo de clases	29
5.2.2.	RapsBerricam	29
5.2.3.	webCam	29
5.2.4.	captura de frames	29
5.2.5.	Comunicacion de los nodos	29
5.3.	Módulo Servidor	29
5.3.1.	Sockets	29
5.3.2.	Frames	29
5.3.3.	HTTP	29
5.4.	Módulo Cliente - Aplicación Móvil	29
5.4.1.	Android	29
5.4.2.	ExoPlayer	29
5.4.3.	Notificacion FireBase	29
5.4.4.	Disenio de Interfaz	29
5.4.5.	Historial de notificaciones	29
6.	Pruebas	31
6.1.	Pruebas de integracion	31

6.2. Prueba de transmision	31
6.3. Prueba de transmision en vivo	31
7. Conclusiones	33
Referencias	35
Anexos	37
Anexo A: Manual de instalacion de la camara	39
Anexo B: Instalación del servidor	41
Anexo C: Instalación de la aplicación	43

Índice de figuras

2.1. Sistema actual de videovigilancia Fuente: Web	5
2.2. Proyección del mercado de la video-vigilancia Fuente: MarketsAndMarkets(web) .	6
2.3. Campo de acción de la Inteligencia Artificial. Fuente: Web	7
2.4. Diferencias entre programación clásica y M.L. Fuente: Deep Learning with Python	8
2.5. Ilustración de una Neurona artificial Fuente: Web	9
2.6. Ilustración de una Red Neuronal Fuente: Web	10
2.7. Ilustración de una Red Neuronal Convolucional Fuente: Web	10
2.8. Movimiento del Kernel Fuente: Web	11
2.9. Logotipo de la librería Fuente: Web	13
2.10. Modelo Cascada	15
2.11. Modelo Cascada: Relación iterativa entre las fases sucesivas.	16
3.1. Ilustración de un ladrón	18
3.2. Ilustración de un ladrón	19
3.3. Ilustración de un ladrón	19
3.4. Ilustración de un ladrón	20
3.5. Ilustración de un ladrón	21
3.6. Ilustración de un ladrón	21
3.7. Ilustración de un ladrón	21
3.8. Ilustración de un ladrón	22
4.1. Ilustración de un ladrón	25
4.2. Ilustración de un ladrón	25

Índice de tablas

4.1. Detalle de las pruebas realizadas	23
4.2. Detalle de las pruebas realizadas	23
4.3. Detalle de las pruebas realizadas	24
4.4. Detalle de las pruebas realizadas	24
5.1. Título de tabla multipágina	27

Capítulo 1

Introducción

Seguridad, es un término usado para referir a la ausencia de riesgo o a la confianza explícita en algo o alguien; pero este panorama toma diversos sentidos según el campo en el que se enfoca la seguridad. Aunque el objetivo consista en reducir el riesgo a niveles aceptables, el mismo es inherente a cualquier actividad o situación y en ninguna circunstancia puede ser eliminado.

Desde la aparición del hombre sobre la faz de la tierra, siempre prevaleció su instinto de supervivencia, donde surge la necesidad de obtener y/o brindar seguridad ante cualquier peligro que ponga en riesgo la integridad física propia y la de sus seres más cercanos. Cuando las primeras sociedades se formaron, una de las principales tareas del estado fue administrar justicia y brindar seguridad. Por estas razones surge la necesidad de obtener u ofrecer seguridad para minimizar riesgos ante cualquier peligro.

En el ámbito de la seguridad, la video-vigilancia llega a ser el acto de observar una escena o escenas en busca de comportamientos específicos que podrían ser anormales o podrían indicar una posible emergencia o existencia de un comportamiento impropio (Norman, 2017). Los sistemas de video-vigilancia de la actualidad se han convertido en una herramienta esencial de la seguridad para mantener “observado” un espacio muy importante para el que requiere el sistema; donde el mismo esta compuesto por un conjunto de cámaras, monitores y grabadoras donde estos elementos forman parte esencial del sistema. Estos sistemas pueden ser instalados tanto en interiores como en exteriores de una propiedad o establecimiento especialmente en lugares donde se desea mantener una vigilancia constante.

Gracias a la tecnología actual se ha podido automatizar la mayoría de las tareas que los humanos realizan y el campo de la video-vigilancia no ha sido la excepción. Con los continuos avances tecnológicos cada vez se desarrollan sistemas más robustos y avanzados, permitiendo incrementar su eficacia y confiabilidad; por ejemplo la capacidad de poder vigilar en la oscuridad gracias a la tecnología de visión nocturna. Pero el campo más fascinante dentro de estos avances es el de la Inteligencia Artificial y específicamente la rama de la “Visión por Computadora”. Gracias a las técnicas utilizadas en este campo de investigación una computadora con el apoyo de redes neuronales tiene la capacidad de identificar objetos, siluetas y/o elementos dentro de una escena captada por una cámara.

Estas nuevas capacidades pueden ser explotadas en un sin fin de actividades diarias donde es

necesaria la supervisión de una persona, permitiendo aún más una automatización inminente. El problema a afrontar a partir de este escenario es evaluar si lo que esta siendo identificado en una escena representa un peligro para las personas.

1.1. Antecedentes

En la actualidad es común que empresas e instituciones tengan instalados sistemas de seguridad en sus ambientes como ser: oficinas, sitios de producción, almacenes, entradas, recepción, etc. pero realmente no solo las empresas tienen algún riesgo de situación de peligro o robo, si no también las personas en sus respectivos hogares.

Con el continuo crecimiento del mercado de la seguridad, el precio de los equipos de video-vigilancia tendieron a decrecer pero aun no son accesibles para todo el mundo. Este hecho asociado con el incremento de la inseguridad independientemente de cada país, promueve los siguientes escenarios: un incremento en el uso de sistemas de video-vigilancia, sistemas con varias cámaras funcionando al mismo tiempo siendo monitoreadas solo por un usuario el cual no esta disponible todo el tiempo y la no capacidad de estos sistemas en el reconocimiento de elementos en una escena para su análisis de forma automática.

1.2. Descripción del Problema

Cuando el responsable de una casa esta ausente y nadie esta vigilando su hogar, la preocupación de que suceda una situación anormal esta presente. Si en el peor de los casos llegase a ocurrir algo en su hogar, esta persona solo se enteraria si algún vecino se comunica con él para avisarle lo sucedido o enterarse directamente a su regreso. Un sistema de video-vigilancia con la capacidad de identificar movimiento y situaciones de peligro como ser: presencia de intrusos, fuego y humo; podria disminuir los daños causados por las situaciones descritas por medio de la acción inmediata por parte del usuario a partir de la notificación inmediata y la visualización en tiempo real de lo que estan captando las cámaras.

1.2.1. Definición del problema

Dificultad para advertir de forma inmediata situaciones de peligro en el hogar.

1.3. Objetivos del Proyecto

A continuación se presentan el objetivo general y los objetivos específicos.

1.3.1. Objetivo General

Facilitar la alerta inmediata ante situaciones de peligro en el hogar por medio de un sistema de video-vigilancia inteligente.

1.3.2. Objetivos Específicos

1. Describir todos los factores que implican el proceso de transmisión de datos por la red.
2. Especificar el proceso de análisis y procesamiento de imágenes con inteligencia artificial.
3. Proveer una red neuronal para el reconocimiento y análisis de video.
4. Identificar las partes que conforman el proceso de transmisión de video.

5. Describir medios para la interacción entre la transmisión y el análisis de imágenes.
6. Proveer el medio de acceso y notificación entre el sistema y el usuario.

1.4. Justificación

El riesgo de que un suceso ponga en peligro la integridad física y material de las personas esta presente cada día y en cualquier lugar. A pesar de que esta posibilidad no es imposible de eliminar, se pueden crear mecanismos para contrarrestar el impacto que pueden ocasionar dichos sucesos en los sitios que queremos evitarlos. Las situaciones más comunes que representan un peligro para la integridad física y material del hogar son: la presencia de intrusos en ausencia del encargado del hogar y la presencia de fuego y/o humo en el interior y/o exterior del hogar.

Los sistemas de video-vigilancia permiten visualizar en tiempo real lo que las cámaras estan captando, pero se necesita de una persona que revise constantemente dicha transmisión para poder identificar y alertar sobre las situaciones que se han descrito. Si la cantidad de cámaras es considerable la eficacia del operador del sistema disminuye al tener que revisar la transmisión de varias cámaras.

Aprovechando la tecnología actual se plantea la implementación de un prototipo de sistema de video-vigilancia inteligente que permita retransmitir de manera remota los fotogramas captados por las cámaras, con la capacidad de alertar al usuario sobre los sucesos antes descritos una vez identificados por medio de técnicas de visión por computadora y redes neuronales, para una acción inmediata por parte del usuario con el fin de disminuir su impacto.

1.5. Alcances y límites

- La transmisión de fotogramas será implementado para ejecutarse en un ambiente local como en un servicio en línea.
- La notificación se realizará por medio de un mensaje por correo electrónico.
- Se especificará el evento identificado como el enlace respectivo para la visualización de la transmisión en vivo.
- Se implementará la detección de: movimiento, silueta humana, fuego y humo.
- Los fotogramas capturados serán analizados para poder lazar las alertas.
- Se proveerá una red neuronal para el procesamiento y análisis de fotogramas de video.

Capítulo 2

Marco Teórico

2.1. Sistema de video vigilancia

La videovigilancia consiste en el despliegue de cámaras de vídeo que funcionan como video-filmadoras, las cuales guardan el contenido recolectado en un almacén digital el cual puede ser visto en un monitor central. Un sistema de video-vigilancia consiste en una instalación de seguridad cuya finalidad es el control y supervisión visual en tiempo real de instalaciones locales y remotas, mediante el uso de múltiples cámaras de vigilancia, así como de sistemas de visualización, grabación y archivo. Estos sistemas ayudan a proteger a las personas, bienes y recursos, mantienen una alerta activa y poseen un gran efecto disuasorio (Wikipedia, 2020).

El sistema captura imágenes y vídeos, que pueden ser comprimidos, almacenados, o enviados por una red de comunicación y pueden ser instalados en cualquier ambiente. En la figura 2.1 se visualiza el conjunto de elementos que forman un sistema de video vigilancia. Este sistema compone de un conjunto de cámaras que están conectados directamente a un grabador de video en red o N.V.R. o por sus siglas en inglés (Network Video Recorder), el cual permite la visualización de lo que las cámaras captan en un monitor local y por medio de una conexión a un punto de acceso a internet, permite la visualización de esta transmisión en dispositivos externos a la red local.



Figura 2.1: Sistema actual de videovigilancia
Fuente: Web

La creciente demanda en el mercado de la vigilancia ha reducido costos en este tipo de sistemas, lo cual permitió que desarrolladores y fabricantes diseñen nuevas implementaciones de sistemas de video vigilancia agregándoles diversas capacidades dependiendo de la tecnología utilizada en su desarrollo. En la figura 2.2 se muestra como el mercado global de la video vigilancia fue avaluado

en 42.9 billones de dólares en 2019 y esta proyectado alcanzar a los 69.1 billones de dólares hasta el 2026, registrando una tasa de crecimiento anual compuesta del 10 % desde el 2020 al 2026. (MarketsAndMarkets, 2020)



Figura 2.2: Proyección del mercado de la video-vigilancia
Fuente: MarketsAndMarkets(web)

El aspecto más importante a resaltar en el mercado de la video-vigilancia es la potenciación de funcionalidades de estos sistemas gracias a la Inteligencia Artificial (I.A.) y la escalabilidad por servicios basados en la nube. Las ramas de inteligencia artificial como el Machine Learning (Aprendizaje Automático) y el Deep Learning (Aprendizaje profundo) permitirán potenciar las capacidades de este tipo de sistemas.

Para el desarrollo del prototipo propuesto se implementan todos los componentes involucrados en el sistema de video-vigilancia como ser:

- Cámaras (denominados "nodos")
- Servidor TCP (Protocolo de transmisión para sockets de conexión)
- Servidor HTTP (Protocolo web para la transmisión en vivo de video)
- Módulo SMTP (Módulo de comunicación para correo electrónico para notificaciones)

Para la implementación del prototipo es necesario describir los conceptos necesarios para la captura de fotogramas de video, transmisión de paquetes por un enlace tcp/ip, reconstrucción de mensajes, consolidación y procesamiento de imágenes, y transmisión de video en vivo. A continuación se detallan los conceptos teóricos y prácticos descritos anteriormente que son relevantes en el desarrollo del prototipo de sistema de video-vigilancia propuesto.

2.2. Inteligencia Artificial

La Inteligencia Artificial (I.A.), es una tecnología innovadora que en los últimos tiempos no está reservado solo para la investigación si no más bien ha ido formando parte en el desarrollo de la

sociedad. El cerebro es el órgano más increíble del cuerpo humano; establece la forma en la que percibimos las imágenes, sonido, olores, sabores y el tacto; por lo tanto permite al ser humano almacenar recuerdos, experimentar emociones e incluso soñar. Sin él, el ser humano sería un organismo primitivo, incapaz de otra cosa que el más simple de los reflejos. Por lo tanto el cerebro es lo que hace a este ser, un ser inteligente.

Durante décadas se ha investigado para construir máquinas inteligentes con cerebros como el del ser humano; asistentes robotizados para limpiar los hogares, coches que se conducen por solos, microscopios que detecten enfermedades automáticamente. Pero en la construcción de estas máquinas artificialmente inteligentes se presentan problemas computacionales complejos; problemas que el cerebro humano puede resolver en una fracción de segundos. Las formas de analizar y resolver este tipo de problemas, es el campo de estudio de la Inteligencia Artificial.

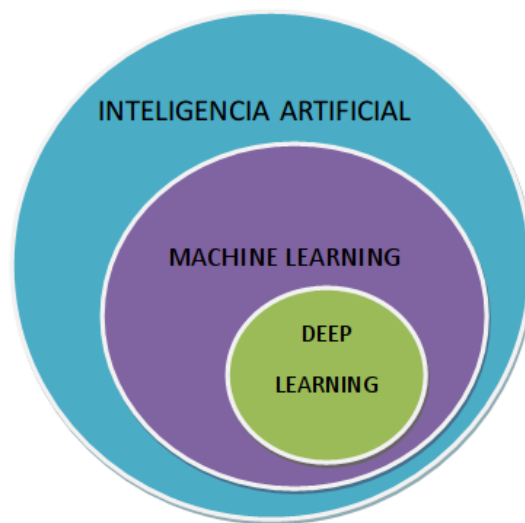


Figura 2.3: Campo de acción de la Inteligencia Artificial.
Fuente: Web

A menudo los términos Inteligencia Artificial, Aprendizaje Automático (Machine Learning) y Aprendizaje Profundo (Deep Learning) son usados de manera indistinta, pero se debe tener en cuenta su significado diferente. Por los años '80 la Inteligencia Artificial era una característica que se alcanzaba al definir un conjunto de reglas que decían que hacer en un determinado momento, de esta manera un sistema 'inteligente' solo obedecía reglas de acción programadas (Banda, 2017). En la figura 2.3 se ilustra como la Inteligencia Artificial engloba a sus subcampos de estudio como ser el Machine Learning y el Deep Learning.

2.3. Machine Learning (Aprendizaje de Máquina)

Es un subcampo de la Inteligencia Artificial cuyo objetivo es entender la estructura de la información y ajustar estos datos en modelos que puedan ser entendidos y utilizados por las personas. (Tagliaferri, 2017).

A diferencia de la computación tradicional, donde los algoritmos resuelven problemas específicos,

los algoritmos de Machine Learning entrenan a las computadoras con datos de entrada y emplean análisis estadístico para generar valores de salida que se clasifican según a un rango específico. Por eso el Machine Learning facilita a las computadoras construir modelos a partir de datos ejemplo para automatizar el proceso de toma de decisiones basados en estos datos.

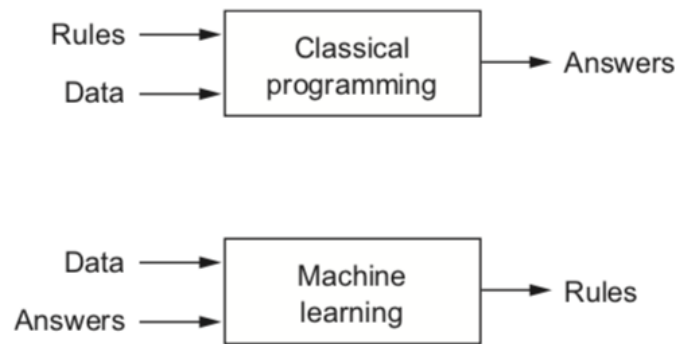


Figura 2.4: Diferencias entre programación clásica y M.L.
Fuente: Deep Learning with Python

En la figura 2.5 se aprecia la diferencia y similitud entre la programación clásica de la inteligencia artificial de los años '80 y las novedosas técnicas del aprendizaje automático. La programación clásica necesita de reglas y datos de entrada para que esta funcione como un sistema inteligente y pueda dar una respuesta, mientras que el Machine Learning necesita de datos y sus respectivas respuestas esperadas, para identificar patrones que los relacionen; y de esta manera permitiendo desarrollar reglas que generarán respuestas para nuevos datos.

2.3.1. Métodos de Machine Learning

En el Machine Learning, las tareas son generalmente clasificadas en grandes categorías, las cuales estan basadas en el modo en el que el “aprendizaje” es ejecutado.

Los métodos más adoptados en el Machine Learning son: el aprendizaje supervisado, que entrena un algoritmo basado en un ejemplo de entrada y salida el cual esta categorizado por un humano, y el aprendizaje no supervisado, que proporciona el algoritmo sin ningún dato categorizado permitiendo encontrar una estructura dentro de los datos de entrada.

Aprendizaje Supervisado

La computadora esta provista con entradas de ejemplo las cuales están categorizadas con sus respectivas salidas esperadas. El propósito de este metodo consiste en que el algoritmo pueda 1 “aprender” comparando la actual salida con las salidas esperadas para encontrar errores y en consecuencia modificar el modelo. El aprendizaje supervisado por lo tanto usa patrones para predecir valores categorizados en datos no categorizados.

Aprendizaje No Supervisado

La información provista a la computadora no está categorizada, por lo que los algoritmos de aprendizaje buscan similitudes entre los datos de entrada. Como los datos no etiquetados son

más abundantes que los datos etiquetados, los métodos de aprendizaje automático que facilitan el “aprendizaje” pasan a ser más importantes.

2.4. Deep Learning (Aprendizaje profundo)

Según la figura 2.3, el aprendizaje profundo es un subcampo dentro del Machine Learning, el cual hace uso de distintas redes neuronales para lograr el “aprendizaje” de sucesivas capas de representación que son relevantes para los datos.

El término Deep “profundo”, hace referencia a la cantidad de capas de representación que se utilizan en un modelo; en general es posible utilizar decenas incluso cientos capas de representación, los cuales aprenden de forma automática a medida que el modelo es entrenado con los datos (Briega, 2015).

2.4.1. Redes Neuronales

Las redes neuronales artificiales son un modelo inspirado en el funcionamiento del cerebro humano. Está formado por un conjunto de nodos conocidos como neuronas artificiales que están conectadas y transmiten señales entre sí. Estas señales se transmiten desde la entrada hasta generar una salida. En la figura 2.5 se aprecia la estructura propia de una neurona artificial.

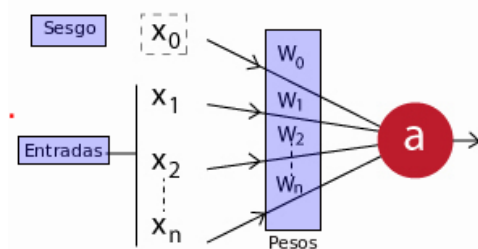


Figura 2.5: Ilustración de una Neurona artificial

Fuente: Web

El objetivo principal de un modelo neuronal, es aprender modificándose automáticamente a si mismo, llegando a realizar tareas complejas que no podrían ser realizadas mediante la clásica programación basada en reglas. De esta forma se pueden automatizar funciones que al principio solo podrían ser realizadas por personas. Con su semejanza al del cerebro humano, las redes reciben una serie de valores de entrada y cada una de estas entradas llega a un nodo llamado neurona.

Las neuronas de la red están a su vez agrupadas en capas que forman la red neuronal. Cada una de las neuronas de la red posee a su vez un peso, un valor numérico, con el que modifica la entrada recibida. Los nuevos valores obtenidos salen de las neuronas y continúan su camino por la red. Este funcionamiento puede observarse de forma esquemática en la figura 2.6.

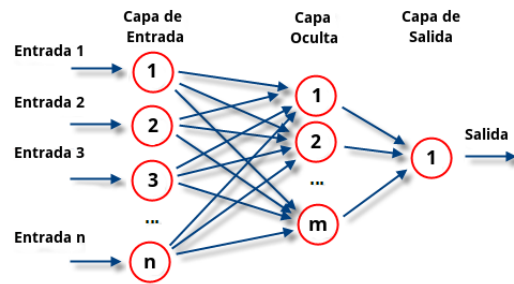


Figura 2.6: Ilustración de una Red Neuronal
Fuente: Web

Una vez que se alcanza el final de la red se obtiene una salida que será la predicción calculada por la red. Cuantas más capas posea la red y más compleja sea, también serán mas complejas las funciones que pueda realizar. Para conseguir que una red neuronal realice las funciones deseadas, es necesario **entrenarla**.

El entrenamiento de una red neuronal se realiza modificando los pesos de sus neuronas para que consiga extraer los resultados deseados. Para ello lo que se hace es introducir datos de entrenamiento en la red, en función del resultado que se obtenga, se modifican los pesos de las neuronas según el error obtenido y en función de cuanto haya contribuido cada neurona a dicho resultado. Este método es conocido como Backpropagation o propagación hacia atrás. Con este método se consigue que la red aprenda, consiguiendo un modelo capaz de obtener resultados muy acertados incluso con datos muy diferentes a los que han sido utilizados durante su entrenamiento (Innovation, 2019).

Estas redes neuronales son utilizadas para tareas de predicción y clasificación. Esta técnica se ha convertido en una pieza clave para el desarrollo de la Inteligencia Artificial, como se describió previamente es uno de los principales campos de investigación y el que más esta evolucionando con el tiempo, ofreciendo cada vez soluciones más complejas y eficientes.

Redes neuronales convolucionales

Dentro del conjunto de tipos de redes neuronales tenemos las convolucionales, que específicamente servirán en el campo de la visión artificial. Las redes neuronales convolucionales son un algoritmo de Aprendizaje Profundo (Deep Learning) que está diseñado para trabajar con imágenes, tomando estas como entrada, asignándoles importancias (pesos) a ciertos elementos en la imagen para así poder diferenciar unos de otros.

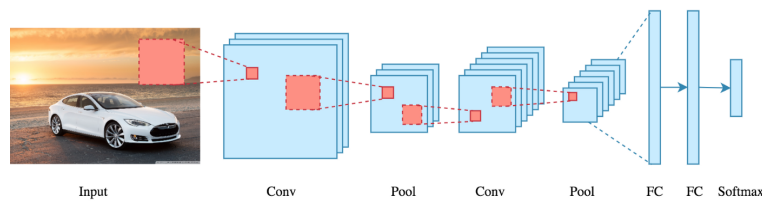


Figura 2.7: Ilustración de una Red Neuronal Convolucional
Fuente: Web

Este es uno de los principales algoritmos que ha contribuido en el desarrollo y perfeccionamiento del campo de visión por computadora. Las redes convolucionales contienen varias capas ocultas como se ilustra en la figura 2.6, donde las primeras puedan detectar líneas, curvas y así se van especializando hasta poder reconocer formas complejas como un rostro, siluetas, etc. (Saha, 2018).

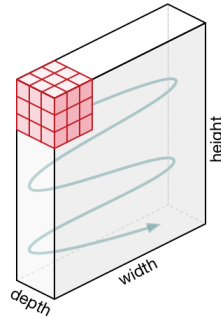


Figura 2.8: Movimiento del Kernel
Fuente: Web

El proceso que se distingue de estas redes son las convoluciones. El cual consiste en tomar un grupo de píxeles de la imagen de entrada e ir realizando un producto escalar con un kernel. El kernel recorrerá todas las neuronas de entrada y obtendremos una nueva matriz, la cual será una de las capas ocultas. En el caso de que la imagen sea de color se tendrán 3 kernels del mismo tamaño que se sumarán para obtener una imagen de salida.

El kernel en las redes convolucionales se considera como un filtro que se aplica para extraer ciertas características importantes o patrones de esta y es usado para detectar bordes, enfoque, desenfoques, entre otras características de la imagen y es logrado para la convolución entre la imagen y el kernel.

Este proceso se desarrolla entre la imagen y el kernel, con la finalidad de que este filtro o kernel recorra toda la imagen (pixel por pixel). Por lo general, el kernel es de menor tamaño que la imagen. La convolución permite multiplicar el kernel con la porción de imagen escogida, realiza un producto escalar a medida que el kernel se va desplazando; por esta razón es un proceso iterativo .

Es una operación que se usa en las redes convolucionales. El padding se aplica agregando píxeles de valor cero alrededor de la imagen original. Tiene dos usos: El primero es para que al realizar la convolución la imagen resultante sea de igual tamaño que la imagen original. El segundo es cuando se tiene información relevante en las esquinas de la imagen por lo que al realizar convolución el filtro pasa más por el centro de la imagen que en las esquinas, por lo que se aplica el padding para tener la información más relevante cerca del centro.

Las tareas comunes de este tipo de redes son: detección o categorización de objetos, clasificación de escenas y clasificación de imágenes en general. La red toma como entrada los píxeles de una imagen.

2.5. Visión por Computadora

La visión por computadora es una técnica de recolección de información que surge por la inspiración en el sistema visual humano, el cual es la principal fuente de información para el cerebro. Su meta es de modelar y automatizar el proceso de reconocimiento visual de objetos en la vida real.

De los cinco sentidos que poseen las personas, la vista es la más importante. Por lo tanto la visión, es una tarea de procesamiento de información; pero tiene un grado de complejidad elevado, ya que para saber que es lo que hay en el mundo nuestros cerebros deben ser capaces de representar esta información en toda su abundancia de color, forma, movimiento, detalle y belleza. (Briega, 2015)

Por lo tanto, la visión por computadora o visión artificial compone de un conjunto de herramientas y métodos que permiten obtener, procesar y analizar imágenes del mundo real, con el objetivo de ser tratadas por una computadora. Estos métodos van a permitir automatizar un amplio conjunto de tareas al aportar a las computadoras información que es necesaria para la toma de decisiones en sus tareas asignadas. La visión por computadora trata de imitar a la visión humana, usando geometría y un enfoque estadístico para tratar el problema.

2.5.1. Aplicaciones

Esta rama de la Inteligencia Artificial aún sigue en investigación y mejoras donde sus aplicaciones más comunes son:

- **Reconocimiento óptico de caracteres:** Detección automática de símbolos que pertenecen a un alfabeto.
- **Inspección robotizada:** Revisión rápida de piezas para garantizar la calidad de componentes fabricados.
- **Modelado 3D:** Construcción de modelos 3D a partir de fotografías.
- **Imágenes médicas:** Análisis de radiografías.
- **Conducción segura:** Detección de obstáculos por medio de un sistema de conducción asistida por cámaras.
- **Vigilancia:** Monitoreo de intrusos, análisis del tráfico vial, monitoreo de piscinas, etc.
- **Detección de rostros:** Mediante algoritmos de reconocimiento facial se reconocen rostros usados en métodos de biometría.

2.5.2. OpenCV

Es una biblioteca de uso libre para el desarrollo de aplicaciones usando visión artificial desarrollada por Intel. Esta librería reúne diversas características que la hacen popular, por ejemplo:

- Permite su uso para fines comerciales y de investigación.

- Se encuentra disponible par varias plataformas como ser GNU/Linux, Mac OS, Windows y Android.
- Documentación completa y explicada, con una comunidad de desarrolladores activa.



Figura 2.9: Logotipo de la libreria
Fuente: Web

Esta biblioteca permite:

- El procesamiento de imágenes en su escalado, eliminación de ruido y formateo de imagen y video.
- El uso y modificación de sus 2500 modelos pre-optimizados que son incluidos en la libreria, acorde a las necesidades del usuario.
- El uso del estado del arte de modelos de visión por computadora como también de aprendizaje de máquina (Machine Learning).
- El desarrollo de modelos en varias categorías de investigación como ser: reconocimiento facial, detección y seguimiento de objetos, extracción de modelos 3D, etc.

Una de las características mas interesantes de OpenCV es el reconocimiento facial. OpenCV, en su extensa biblioteca de funciones, brinda las capacidades para realizar las tareas de preprocesamiento sin ningún problema, así como los algoritmos de predicción. Además de usar el algoritmo de detección de objetos, es posible usar el seguimiento de objetos, para identificar rostros en una transmisión de video. OpenCV incluso posee funciones para configurar fácilmente el modelo en una transmisión en vivo, como en un video pregrabado (TheResearchNest, 2020).

2.6. Protocolos de red

Un protocolo es un método estándar que permite la comunicación entre procesos (que potencialmente se ejecutan en diferentes equipos) y un conjunto de reglas y procedimientos que deben respetarse para el envío y la recepción de datos a través de una red.

2.6.1. TCP/IP

El Protocolo de Control de Transmisión es uno de los protocolos fundamentales en Internet. Fue creado entre los años 1973-1974 por Vint Cerf y Robert Kahn. Este es uno de los principales protocolos de la capa de transporte del modelo TCP/IP. En el nivel de aplicación, posibilita la administración de datos que vienen del nivel más bajo del modelo, o van hacia él, (es decir,

el protocolo IP). Cuando se proporcionan los datos al protocolo IP, los agrupa en datagramas IP, fijando el campo del protocolo en 6 (para que sepa con anticipación que el protocolo es TCP). Como es un protocolo orientado a conexión permite que dos máquinas que están comunicadas controlen el estado de la transmisión. Las principales características del protocolo TCP son las siguientes: Da soporte a muchas de las aplicaciones más populares de Internet, incluidas HTTP, SMTP, SSH y FTP. Permite colocar los datagramas nuevamente en orden cuando vienen del protocolo IP.

2.6.2. HTTP

(Protocolo de transferencia de hipertexto) es el protocolo más utilizado en Internet. Es el protocolo usado en cada transacción de la Web (WWW). El propósito del protocolo HTTP es permitir la transferencia de archivos (principalmente, en formato HTML) entre un navegador (el cliente) y un servidor web (denominado, entre otros, http en equipos UNIX). HTTP define la sintaxis y la semántica que utilizan los elementos software de la arquitectura web (clientes, servidores, proxies) para comunicarse. Es un protocolo orientado a transacciones y sigue el esquema petición- respuesta entre un cliente y un servidor. Al cliente que efectúa la petición (un navegador o un spider) se lo conoce como "user agent" (agente del usuario). A la información transmitida se la llama recurso y se la identifica mediante una cadena de caracteres denominada dirección URL. Los recursos pueden ser archivos, el resultado de la ejecución de un programa, una consulta a una base de datos, la traducción automática de un documento, etc.

2.7. Video Streaming

2.7.1. Formatos Multimedia

HLS

DASH

2.8. Python

Python es un lenguaje de programación interpretado cuya filosofía hace hincapié en la legibilidad de su código. Se trata de un lenguaje multiparadigma, ya que soporta parcialmente la orientación a objetos, programación imperativa y, en menor medida, programación funcional. Es un lenguaje interpretado, dinámico y multiplataforma.

Python usa tipado dinámico y conteo de referencias para la administración de memoria. Una característica importante de Python es la resolución dinámica de nombres; es decir, lo que enlaza un método y un nombre de variable durante la ejecución del programa (también llamado enlace dinámico de métodos).

Es usado en Machine Learning y Deep Learning es el lenguaje líder en la inteligencia artificial

2.9. Metodología de desarrollo

El término de ingeniería de software se toma por primera vez en el conjunto de conferencias históricas organizadas por el comité de ciencia de la OTAN.¹ en los años 60. Para ese tiempo la ingeniería de software tampoco era conocida ni aceptada donde en ese entonces los

¹Organización del Tratado del Atlántico Norte.

proyectos de software complejos eran problemáticos y costosos de completar donde se supuso que sería beneficioso considerar el desarrollo de software como ingeniería (Ganis, 2010).

Los encargados de la codificación del software denominados programadores, en un principio eran ingenieros y como el costo computacional era alto, se utilizó un concepto de hardware denominado "mide dos veces, corta una vez" (Ganis, 2010).

La naturaleza cautelosa de esta costumbre provocó el desarrollo de metodologías que permitieron a los equipos de proyectos creen planes lentos y metódicos para la creación de sistemas de software.

2.9.1. Modelo Cascada (Waterfall)

En el inicio de su definición como un modelo para el desarrollo de software; este concepto fue abordado por el Dr. Winston Royce, por medio de un artículo escrito sobre la gestión y dirección de proyectos grandes y complejos de software (Royce, 1970). En ese artículo basandose en experiencias de desarrollo de software para la planificación de misiones aereas; el autor describe los fundamentos del desarrollo de software. Gran parte de esos fundamentos aun son aplicables en la actualidad. En el planteamiento de estos fundamentos, Royce presenta un conjunto de fases los cuales forman parte de una secuencia de desarrollo de software ilustrada en la figura 2.10.

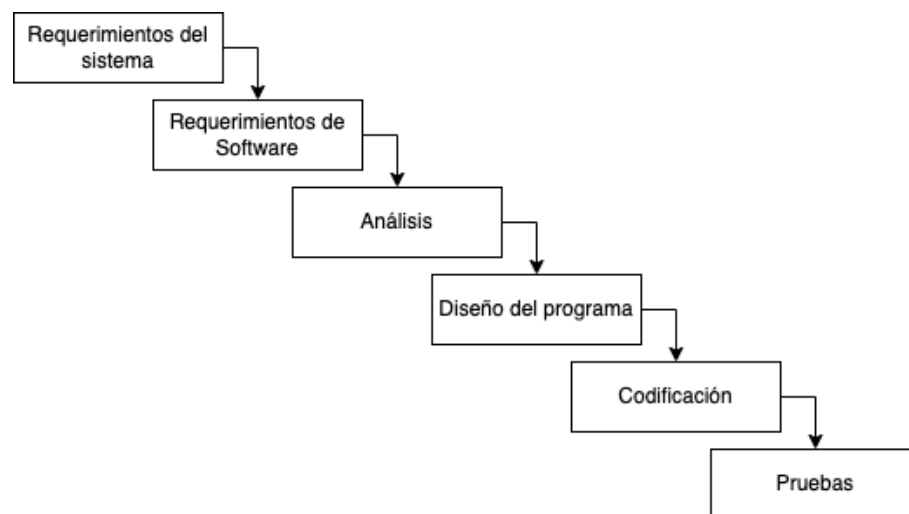


Figura 2.10: Modelo Cascada

Fuente: Elaboracion Propia

Una vez definida esta secuencia, se creó el concepto de "Cascada", como un modelo de desarrollo con actividades bien definidas y organizadas con un objetivo independiente dando origen al diseño del primer S.D.M.² (Bell y Thayer, 1976). En la figura 2.10 la fase de análisis y la de codificación entregan la mayor parte del producto esperado, mientras que las otras fases estan puestas para ser organizadas y planificadas de manera independiente para un mejor manejo de los recursos del proyecto.

De acuerdo al modelo Cascada, se enfatiza en la dependencia secuencial del producto entregado en el paso previo. Es decir existe una dependencia que mantiene en espera el diseño del sistema

²Metodología de Desarrollo de Software

mientras que el análisis del modelo no sea aprobado o concluido y consecuentemente la fase de codificación se verá en espera también hasta que el diseño se concluya.

Cada una de las fases guarda una relación iterativa con el siguiente paso definido en la metodología que asegura la completitud del producto entregado en la fase anterior. Esta relación está ilustrada en la figura 2.11. Al final de cada etapa, el modelo está diseñado para llevar a cabo una revisión final, que se encarga de determinar si el proyecto está listo para avanzar a la siguiente fase. Este modelo fue el primero en originarse y es la base de todos los demás modelos de ciclo de vida dentro de un proyecto de desarrollo de software.

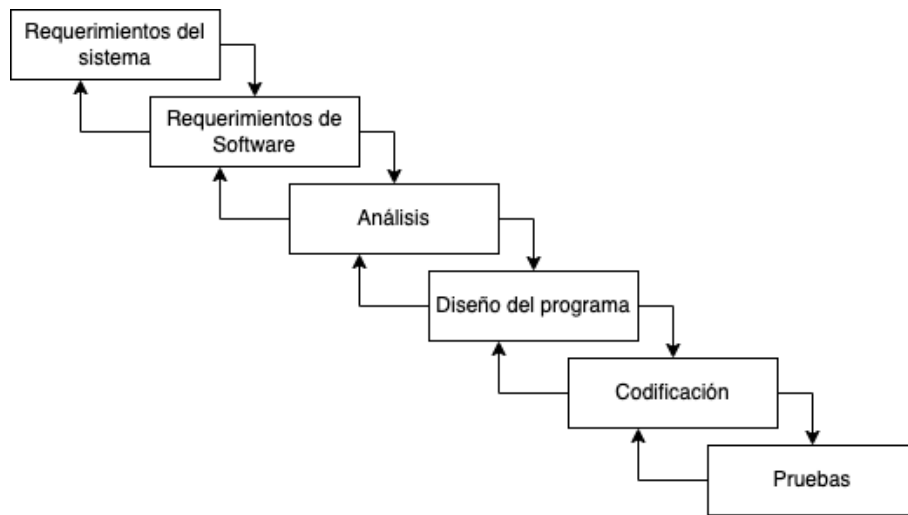


Figura 2.11: Modelo Cascada: Relación iterativa entre las fases sucesivas.
Fuente: Elaboracion Propia

Existen diferentes versiones de las fases del modelo en cascada y según la versión o enfoque, la cantidad de fases puede variar. Sin embargo las principales son las siguientes:

1. Requerimientos del sistema
2. Requerimientos de Software
3. Análisis
4. Diseño del programa
5. Codificación
6. Pruebas
7. Mantenimiento

A continuación se detalla cada una de las fases y las actividades que implica cada fase:

Capítulo 3

Seguridad en el hogar

3.1. Introducción

La seguridad en el hogar es un asunto especialmente sensible y delicado de tratar, principalmente por ser el más sensible de todos los espacios vitales del ser humano. Sea del tipo que sea, en un hogar se fraguan los vínculos más íntimos y personales, contiene a quien más amamos y lo que más deseamos proteger.

La presencia de una persona en el hogar es un factor de seguridad de gran importancia; la mayoría de percances como intrusiones, allanamientos y robos se producen durante su ausencia. Los motivos para dejar un hogar vacío son distintos y variados: desde ausencias prolongadas a salidas más o menos puntuales, o regulares y diarias. Una vivienda vacía es más vulnerable que otra ocupada y esto se debe tomar en cuenta en el diseño de un sistema de seguridad para el hogar que ofrezca las máximas garantías en sus capacidades.

3.2. Seguridad

3.3. Ausencia en el hogar

Evidentemente, incluso las personas más retraídas y amantes de la soledad y el aislamiento deben, en un momento u otro, salir de su residencia habitual, algo que se convierte en largas horas de ausencia en la mayoría de los casos (evidentemente por trabajo, obligaciones académicas y otros menesteres cotidianos), y ocasionalmente, con mayor o menor asiduidad, por otras razones menos frecuentes (viajes, vacaciones, escapadas...).

Hemos tratado de sintetizar estas posibilidades en función del tiempo de ausencia, estableciendo distintos casos con peculiaridades específicas en lo que se refiere a la seguridad y los riesgos que se afrontan, y empezando por exponer las medidas de protección más básicas y elementales que siempre se deberían tomar en consideración, tales como contratar un seguro para la vivienda (especificando algunos elementos importantes que figuran en toda póliza de esta índole para facilitar su elección y contratación).

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.1: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

3.3.1. Ausencias cotidianas

El primero de los casos supuestos es el más frecuente y cotidiano: las ausencias diarias de horas o minutos que brindan oportunidades a asaltantes atentos. Aquí, se tendrán en cuenta medidas de protección sencillas y sin complicaciones que cualquiera puede llevar a cabo apenas sin inversión alguna. Asegurar los cierres de los accesos a la vivienda, disimular las ausencias o evitar proporcionar información sobre nuestros hábitos son algunas de las medidas que se exponen para evitar intrusiones no deseadas en el hogar.

Como situación perteneciente a este grupo de supuestos, pero con riesgos añadidos y particularidades propias que obligan a prestarle una atención especial, se tratará aparte el caso de ausencias puntuales dejando en la vivienda a niños, personas mayores o dependientes sin nadie a su cargo. Evidentemente, aquí se tratarán amenazas y riesgos internos de la vivienda, tales como manipulaciones indebidas de instalaciones y componentes de especial peligrosidad, o la atención a emergencias que puedan suceder durante ausencias breves.

3.3.2. Ausencias de termino medio

Al salir de casa debemos saber si volveremos al cabo de pocas horas, de unos días o de semanas, ya que cada caso (como hemos comentado) presenta peculiaridades y riesgos específicos que tenemos que afrontar de distintos modos. El segundo supuesto, tras las ausencias cotidianas, será el caso de ausencias de pocos días, especialmente en fines de semana, puentes festivos y vacaciones cortas.

En estas situaciones convergen la necesidad de contar con alarmas y avisadores técnicos, con la de disponer de sistemas de alarma y dispositivos antiintrusión los cuales, como veremos, pueden ser de muy diversa índole.

3.3.3. Ausencias prolongadas

Las vacaciones y las estancias de cierta duración en lugares alejados de nuestras residencias habituales ofrecen oportunidades únicas a posibles asaltantes. No ofrecer información sobre nuestro paradero, tratar de evitar el efecto de vivienda vacía, contar con la supervisión regular de alguien de confianza en nuestra ausencia y mantener a buen recaudo bienes u objetos de valor serán, en estos casos, las principales prioridades (sobre todo en el caso de las segundas residencias, una cuestión que también consideraremos detalladamente como caso diferenciado).

3.4. Situaciones de riesgo

3.4.1. Presencia de intrusos

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.2: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

3.4.2. Fuego y humo

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.3: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.4: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

3.5. Sistemas de seguridad

En el mercado, existen un sinnúmero de posibilidades al alcance para proteger nuestros hogares frente a casi cualquier tipo de amenaza, tanto interna como externa. Los más eficaces y eficientes, sin duda, son los sistemas electrónicos de seguridad, de los que ya hablamos detalladamente en la guía Hogares y negocios seguros

No obstante, sea cual sea la opción elegida a la hora de proteger nuestra vivienda durante ausencias más o menos prolongadas, debemos tener en cuenta los siguientes riesgos y amenazas:

Allanamientos, intrusiones y vandalismo: riesgos procedentes del exterior, que se pueden mitigar fácilmente instalando cierres de alta seguridad en los accesos a la vivienda, alarmas antiintrusión u otros mecanismos disuasorios.

Accidentes domésticos: riesgos procedentes del interior de hogar que pueden poner en riesgo la integridad física y/o moral de sus habitantes, tanto personas como mascotas, así como los bienes que contienen e incluso la misma infraestructura. Las alarmas técnicas (avisadores de fugas y escapes) y de emergencia son, para estos casos, los sistemas más adecuados para proteger una vivienda. También es preciso tomar las medidas oportunas para proteger los componentes más sensibles del hogar (instalaciones de suministros y otros elementos de riesgo) de manipulaciones indebidas, golpes y otro tipo de percances que pueden ocasionar accidentes o situaciones indeseables.

3.5.1. Alarmas

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.5: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

3.5.2. Sensores

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.6: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

3.5.3. Cámaras

Referenciando a la figura 4.2.



Figura 3.7: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

Referenciando a la figura 4.2.

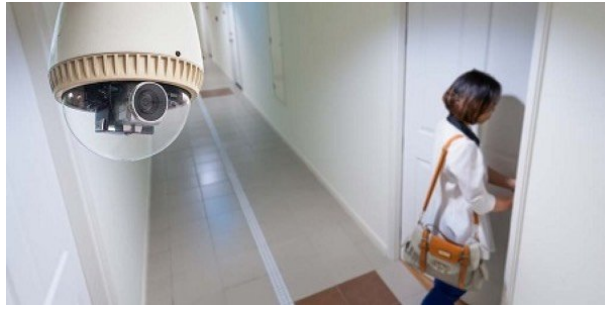


Figura 3.8: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

Seguridad y vigilancia son aspectos que se requieren en todo el mundo; gobiernos, empresas, instituciones financieras, organizaciones de salud necesitan cierto grado de medidas de seguridad y como resultado se generó un dramático incremento en la demanda de aplicaciones de seguridad como por ejemplo video vigilancia, monitoreo y grabación de: fronteras, puertos, transporte, hogares, corporaciones, instituciones educativas, lugares públicos, edificios, etc.

Sistemas de videovigilancia inteligente La técnica clave del reconocimiento de la acción humana basada en la visión por computadora consiste en describir y comprender los comportamientos humanos por medio de la visión por computadora.

Este proceso es una tarea complicada e integra algunos campos de investigación que incluyen el procesamiento de imagen, aprendizaje automático, reconocimiento de patrones, etc.

La detección de un objeto móvil consiste en separar las áreas de cambio en el video es decir en las imágenes de fondo que comprenden el video, dicho de otra manera, separar correctamente las áreas y contornos del objeto móvil. Es crítico para el siguiente procesamiento la segmentación efectiva

Capítulo 4

Inicialización y Planificación

4.1. Identificación de Requerimientos

Tabla 4.1: Detalle de las pruebas realizadas

	Columna 1	Columna 2	Columna 3
Fila 1	item	item	item
Fila 2	item	item	item
Fila 3	item	item	item

Nota. Extraída de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

Tabla 4.2: Detalle de las pruebas realizadas

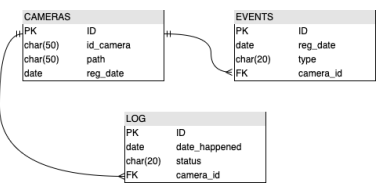
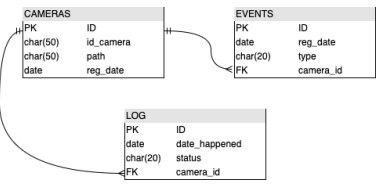
Columna 1	Columna 2	Columna 3
	lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem lorem	<ul style="list-style-type: none">■ Remote delivery■ Immersive experiences■ text proved
	cell8	<ul style="list-style-type: none">■ Remote delivery■ Immersive experiences■ text proved

Tabla 4.3: Detalle de las pruebas realizadas

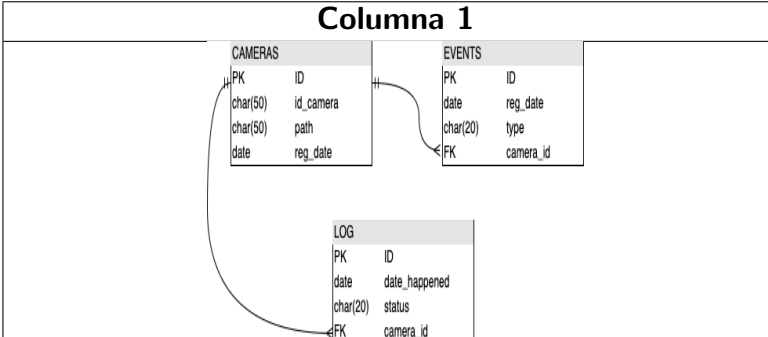
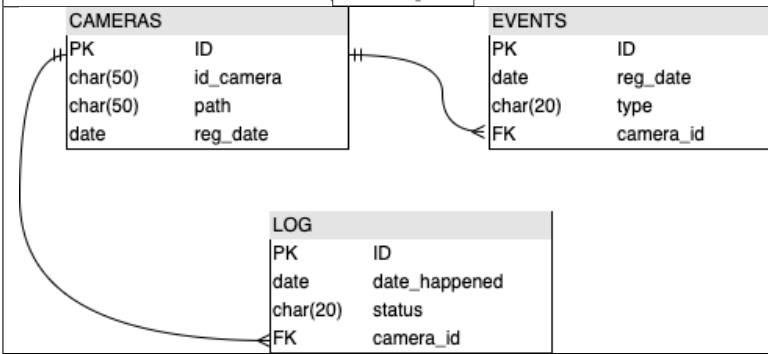
Columna 1	Columna 3
	<ul style="list-style-type: none">■ Remote delivery■ Immersive experiences■ text proved
	<ul style="list-style-type: none">■ Remote delivery■ Immersive experiences■ text proved

Tabla 4.4: Detalle de las pruebas realizadas

	Columna 1	Columna 2	Columna 3
Fila 1	item	item	item
Fila 2	item	item	item
Fila 3	item	item	item

Nota. Extraída de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

4.2. Identificación de Subsistemas

Referenciando a la figura 4.2.

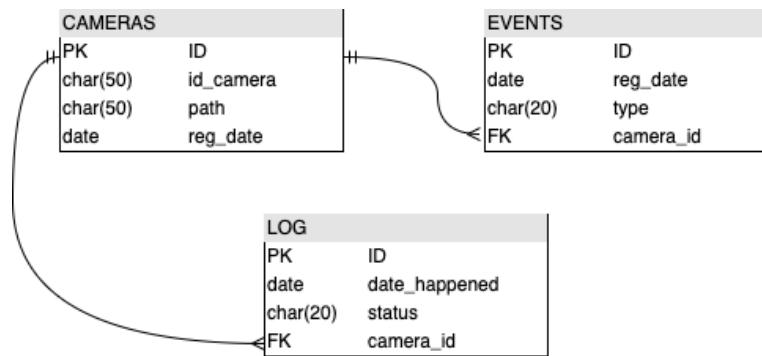


Figura 4.1: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

Referenciando a la figura 4.2.

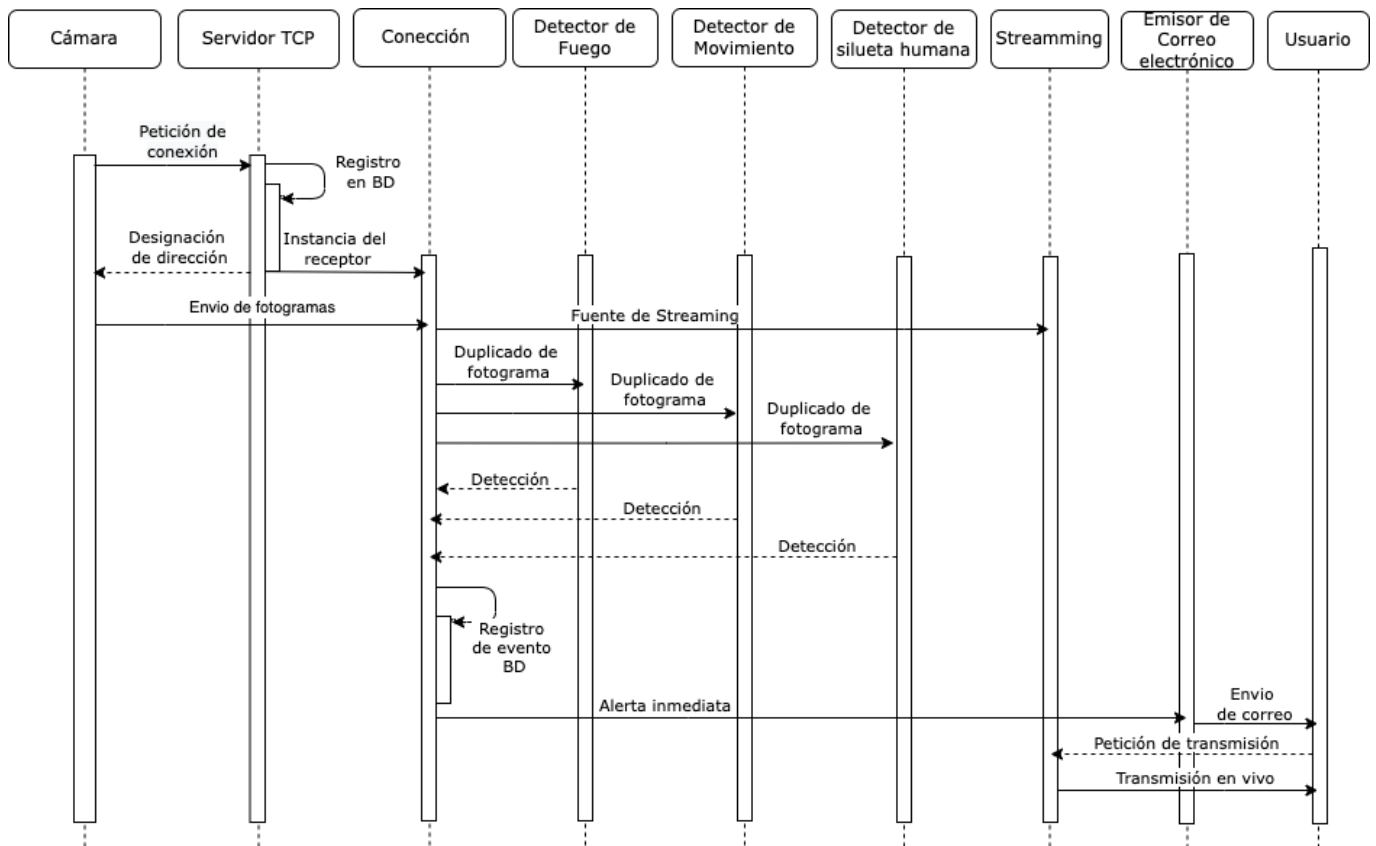


Figura 4.2: Ilustración de un ladrón

Fuente: Adaptada de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

4.3. Comunicación de Sistemas

4.3.1. Sockets

4.3.2. ExoPlayer

4.4. Planificación

Capítulo 5

Implementación

5.1. Servidor SMTP(Simple Mail Transfer Protocol - Protocolo de Transferencia de Correo Simple

5.1.1. Introducción

Introduccion

Tabla 5.1: Titulo de tabla multipágina

	Columna 1	Columna 2	Columna 3	Columna 4
Fila 1	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 2	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 3	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 4	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 5	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.

Continua en la siguiente página.

Tabla 5.1 – Continuación de tabla previa

	Columna 1	Columna 2	Columna 3	Columna 4
Fila 6	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 7	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 8	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 9	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 10	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 11	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
Fila 12	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.	Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.

Nota. Extraída de Apellido, N. (2000) *Nombre del libro*. Editorial o universidad que lo publicó.

5.2. Módulo Cámara

5.2.1. Modelo de clases

5.2.2. RapsBerricam

5.2.3. webCam

5.2.4. captura de frames

5.2.5. Comunicacion de los nodos

5.3. Módulo Servidor

5.3.1. Sockets

5.3.2. Frames

5.3.3. HTTP

5.4. Módulo Cliente - Aplicación Móvil

5.4.1. Android

5.4.2. ExoPlayer

5.4.3. Notificacion FireBase

5.4.4. Disenio de Interfaz

5.4.5. Historial de notificaciones

Capítulo 6

Pruebas

- 6.1. Pruebas de integracion**
- 6.2. Prueba de transmision**
- 6.3. Prueba de transmision en vivo**

Capítulo 7

Conclusiones

Concluimos que...

Referencias

- Banda, H. (2017, Abril). Inteligencia artificial: Principios y aplicaciones. *Research Gate*, 50. Recuperado de https://www.researchgate.net/publication/262487459_Inteligencia_Artificial_Principios_y_Aplicaciones
- Bell, T. E., y Thayer, T. A. (1976). Software requirements: Are they really a problem? *IEEE Computer Society Press*, 61-68. Recuperado de https://static.aminer.org/pdf/PDF/000/361/405/software_requirements_are_they_really_a_problem.pdf
- Briega, R. E. L. (2015, Septiembre). *Libro online iaar*. Recuperado de <https://iaarbook.github.io/>
- Ganis, M. (2010). Agile methods: Fact or fiction. *Research Gate*. Recuperado de <https://tcf.pages.tcnj.edu/files/2013/12/ganis-tcf2010.pdf>
- Innovation, A. (2019, Octubre). *Qué son las redes neuronales y sus funciones*. Recuperado de <https://www.atriainnovation.com/que-son-las-redes-neuronales-y-sus-funciones/>
- MarketsAndMarkets. (2020, Noviembre). *Video surveillance market with covid-19 impact analysis*. Recuperado de <https://www.marketsandmarkets.com/Market-Reports/video-surveillance-market-645.html>
- Norman, T. L. (2017). Chapter 6 - electronics elements: A detailed discussion originally from integrated security systems design. thomas norman: Butterworth-heinemann, 2015. updated by the editor, elsevier, 2016. , 95-137. Recuperado de <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/B9780128044629000063> doi: <https://doi.org/10.1016/B978-0-12-804462-9.00006-3>
- Royce, W. W. (1970). Managing the development of large software systems. *IEEE WESCON*, 328-338. Recuperado de <https://www.praxisframework.org/files/royce1970.pdf>
- Saha, S. (2018, Diciembre). *A comprehensive guide to convolutional neural networks*. Recuperado de <https://towardsdatascience.com/a-comprehensive-guide-to-convolutional-neural-networks-the-eli5-way-3bd2b1164a53>
- Tagliaferri, L. (2017, Septiembre). An introduction to machine learning. *Digital Ocean*. Recuperado de <https://www.digitalocean.com/community/tutorials/an-introduction-to>

-machine-learning

TheResearchNest. (2020, Abril). *Computer vision tools and libraries*. Recuperado de <https://medium.com/the-research-nest/computer-vision-tools-and-libraries-52bb34023bdf>

Wikipedia. (2020, Diciembre). *Videovigilancia ip*. Recuperado de https://es.wikipedia.org/wiki/Videovigilancia_IP

Anexos

Anexo A: Manual de instalacion de la camara

Contenido de Anexo A

Anexo B: Instalación del servidor

Contenido de Anexo B

Anexo C: Instalación de la aplicación

Contenido de Anexo C