



"SISTEMA PARA EL MONITOREO, DETECCIÓN Y ALERTA DE SOMNOLENCIA DEL CONDUCTOR MEDIANTE VISIÓN ARTIFICIAL, COMUNICACIÓN INALÁMBRICA Y GEOLOCALIZACIÓN"

Proyecto Terminal 1

Autores: Alan Eduardo Gamboa Del Ángel Maite Paulette Díaz Martínez Nilsen Alfaro Parra

Asesores:
M.en C. Niels Henrik Navarrete
Manzanilla
Dr. Rodolfo Vera Amaro

${\bf \acute{I}ndice}$

1.	Resumen	6
2.	Introducción	9
3.	Planteamiento del problema	13
4.	Propuesta de solución	14
5.	Alcances y escenario de pruebas	15
6.	Justificación	16
7 .	Metodología	22
8.	Objetivos	2 3
9.	Marco Teórico9.1. Red Neuronal9.2. Redes Neuronales Convolucionales9.3. Visión Artificial9.4. Boosting	24 26
10	10.1. Implementación de un sistema web con geolocalización para medir la transaccionalidad del portal ABC de la democracia para el consejo nacional electoral (CNE) 10.2. Diseño e implementación de un sistema de geolocalización en interiores para plataforma Android vía la red enterprise WLAN de la PUCP 10.3. Geolocalización con LoRa mediante multilateración 10.4. Propuesta de un sistema de geolocalización y monitoreo vía GPS/GSM/GPRS aplicado a un pulsómetro para personas con enfermedades cardiovasculares 10.5. Influencia de un sistema de geolocalización en el control y monitoreo de vehículos con dispositivos GPS en una empresa logística	
	.Análisis 11.1. Análisis del Módulo Central de Procesamiento 11.1.1. Análisis del Submódulo de Procesamiento de Imágenes 11.1.2. Análisis del Submódulo de Deep Learning 11.2. Análisis del Módulo de Comunicaciones 11.3. Análisis de la Estación Base 11.3.1. Análisis de la Aplicación Web 2. Diseño 12.1. Diseño del Módulo Central de Procesamiento	32 33 34 35 41 51
	12.1. Diseño del Modulo Central de Procesamiento	

12.1.2. Diseño del Submódulo de Procesamiento de Imágenes	8	
12.1.3. Diseño del Submódulo de Deep Learning	C	
12.2. Diseño del Módulo de Comunicaciones	1	
12.2.1. Diseño del Submódulo de Transmisión de Datos 6	2	
12.2.2. Diseño del Submódulo de Telemetría	3	
12.2.3. Diseño del Submódulo de Cobertura	4	
12.3. Diseño de la Estación Base	5	
12.3.1. Diseño de la Aplicación Web	7	
12.3.2. Diseño de la Base de Datos	3	
3.Conclusiones 7	6	
4.Referencias		

Índice de figuras

1.	Modularidad		9
2.	Diagrama de Casos de Uso - Módulo Central de Procesamiento	. 1	0
3.	Diagrama de Actividades - Módulo Central de Procesamiento	. 1	1
4.	Diagrama de Secuencia - Módulo Central de Procesamiento	. 1	2
5.	Diagrama de Casos de Uso - Submódulo de Procesamiento de Imágenes	. 1	6
6.	Diagrama de Actividades - Submódulo de Procesamiento de Imágenes	. 1	7
7.	Puntos de referencia	. 1	9
8.	Mouth Opening Ratio	. 2	0
9.	Diagrama de Secuencia - Submódulo de Procesamiento de Imágenes	. 2	1
10.	Descomposición en la metodología <i>Top-Down</i>	. 2	2
11.	Módelo estándar de una neurona artificial		
12.	Boosting		
13.	Boosting		
14.	Diagrama de Casos de Usos del Módulo de Estación Base		
15.	Diagrama de Casos de Uso		
16.	Programa clásico vs Machine Learning	. 5	1
17.	Modularidad		
18.	Especificaciones Físicas	. 5	3
19.	Zumbador Pasivo KY-006		
20.	Cámara Pivariety IMX230	. 5	4
21.	Jumpers		
22.	Micro SD		
23.	RasperryPi 3G/4G/ LTE Base HAT	. 5	5
24.	LE 910Cx Mini PCIe Series Linux		5
25.	LTE Main Diversity GNSS Triple Port u.FL Antenna de 100mm		6
26.	Unidad Contenedora del Módulo Central de Procesamiento		7
27.	Puntos de referencia	. 5	8
28.	Mouth Opening Ratio	. 5	8
29.	Arquitectura del Módulo de Estación Base		5
30.	Diagrama de Componentes AWS Amplify	. 6	6
31.	Diagrama de Secuencia Detalle Reporte Incidencia	. 6	7
32.	Diagrama de Secuencia Consultar Ubicación	. 6	7
33.	Diagrama de Secuencia Recuperar Contraseña	. 6	8
34.	Diagrama de Secuencia Confirmar Incidencia	. 6	8
35.	Diagrama de Secuencia Consultar Perfil	. 6	8
36.	Diagrama de Secuencia Registrar Conductor	. 6	9
37.	Diagrama de Secuencia Modificar Conductor	. 6	9
38.	Diagrama de Secuencia Eliminar Conductor	. 6	9
39.	Diagrama de Secuencia Estado de los Periféricos	. 7	0
40.	Página Inicio de Sesión		0
41.	Página Principal	. 7	1
42.	Página Perfil del Conductor		1
43.	Página Detalle de Incidencia	. 7	2
44.	Página Ubicación en Tiempo Real		2

45.	Estructura de un Documento en MongoDB	73
46.	Modelo propuesto para la base de datos en MongoDB	74
47.	Documento de Registro de Conductores	74
48.	Documento de registro de Incidencias	7.5

Índice de tablas

1.	Tabla Comparativa Lenguajes de Programación	8
2.	Agrupación de Puntos de Referencia	19
3.	RF01- Capturar Video en Tiempo Real	32
4.		32
5.	RF01- Guardar Incidencia	35
6.	RF02- Guardar Video	36
7.	RF03- Conectar Aplicación Web	36
8.	RF04- Desplegar Aplicación Web	37
9.	RF05- Guardar Credenciales de Usuario Administrador	37
10.	Requerimientos No Funcionales del Módulo de Estación Base	38
11.	Caso de Uso 01	39
12.	Caso de Uso 02	39
13.	Caso de Uso 03	39
14.	Caso de Uso 04	39
15.	Caso de Uso 05	40
16.	RF01- Iniciar Sesión	41
17.		11
18.		12
19.	RF03- Visualizar Reporte de Incidencia	12
20.	RF04- Confirmar Incidencia	43
21.	RF05 - Recuperar Contraseña	43
22.		14
23.		14
24.		15
25.	RF09- Registrar Usuario	15
26.	RF10- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia	15
27.	RF11- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia	16
28.	RF12- Generar Mensaje de Alerta	16
29.	Requerimientos No funcionales - Aplicación Web	17
30.	Caso de Uso 01	18
31.	Caso de Uso 02	18
32.		49
33.	Caso de Uso 04	49
34.	Caso de Uso 05	49
35.	Caso de Uso 06	49
36.	Caso de Uso 07	50
37.	Caso de Uso 08	50
38.		50
39.		58

1. Resumen

El presente documento detalla el proceso de diseño del proyecto titulado "Sistema para el monitoreo, detección y alerta de somnolencia del conductor mediante visión artificial, comunicación inalámbrica y geolocalizaciónçomo Proyecto Terminal.

Uno de los factores importantes a considerar al momento de elegir un lenguaje de programación orientado a machine learning, es la popularidad el mismo, ya que esta es una señal de la aceptación por parte de la comunidad. A su vez, su el soporte es tanto o mas importante, ya que podemos darnos una idea si dicho lenguaje posee las herramientas adecuadas que se acoplan a nuestras necesidades. La velocidad de ejecución es otro factor importante, sobre todo cuando se requiere una minusiocidad en la ejecución de procesos y el cuidado de la memoria .Finalmente, la versatilidad del lenguaje es otro factor relevante, ya que, si el lenguaje fue diseñado con una determinada tarea o propósito en mente, este será mucho más eficiente y productivo.

A continuación, se listan algunos de los lenguajes de programación más populares en el campo de machine learning:

Python

Python se ha convertido en el lenguaje de programación más popular del mundo, esto gracias a su sencillez aunado a una gran versatilidad. Sus utilidades abarcan desde desarrollo web, hasta la inteligencia artificial. Python es uno de los lenguajes más naturales y con sintaxis menos complicada. Por lo tanto, es fácil de aprender, leer y corregir errores. Lo mejor de todo es que Python es un lenguaje de código abierto. Lo que significa que es de libre acceso y distribución. Como resultado, tiene bibliotecas versátiles.

Una biblioteca es una colección de módulos o códigos creados para realizar operaciones específicas. Algunos módulos pueden ayudar con la interfaz gráfica de usuario, análisis de datos, gráficos, entre otras cosas. En lugar de escribir el mismo código cada vez que lo necesite, puede importarlo desde la biblioteca.

Uno de los principales factores de esta popularidad, es el enorme ecosistema de herramientas desarrolladas específicamente para machine learning tales como: Pandas, Numpy, Tensorflow, Keras, entre otras. A pesar de no ser el lenguaje más rápido o potente, lo anterior lo hace uno de los lenguajes indispensables si se piensa trabajar en el campo de machine learning.

■ C++

A menudo hemos escuchado que C++ se aborda más cuando se trata de desarrollar juegos y sistemas grandes. Esto se debe a su característica de portabilidad y también proporciona una comprensión básica de la construcción lógica. Sin embargo, Algunos de los paquetes compatibles con C++ incluyen: Microsoft Cognitive Toolkit (CNTK) para aprendizaje profundo; Tensorflow para aprendizaje profundo; OpenCV para visión artificial; MLPack para aprendizaje automático; DyNet para redes neuronales; OpenNN para redes neuronales; Shogun para aprendizaje automático y FANN para redes neuronales.

Sin embargo, C++ también tiene sus propias deficiencias. Está muy orientado a la sintaxis, a diferencia de Python, que es realmente amigable para los principiantes. Adempas de no contar con un gran soporte de bibliotecas.

• R

Otro de los lenguajes de programación cuyo uso es considerablemente popular en el ámbito de machine learning y data análisis es R. R ofrece una variedad de beneficios desde su buen soporte de biblioteca y gráficos hasta la posibilidad crecer enormemente con muchos de los que podemos buscar ayuda, debido a su naturaleza abierta. Algunos de los paquetes clave compatibles con R son: Kernlab para operaciones basadas en regresión y clasificación; Ggplot para visualización de datos; Caret para operaciones basadas en regresión y clasificación; Plotly para visualización de datos; MLr3 para diferentes flujos de trabajo de aprendizaje automático. al igual que Python, también es comparativamente más lento que el resto de los lenguajes. Esto representa una gran desventaja para este lenguaje de programación. Además de esto, también tiene un origen débil, por lo que no es tan fácil de aprender. Para las personas que no tienen experiencia en programación les puede resultar difícil aprender R.

Matlab

Matlab también admite operaciones de aprendizaje automático y se puede aplicar de manera innovadora a aplicaciones que incluyen visión por computadora. MATLAB no está limitado por la sintaxis y, por lo tanto, es fácil de aprender y comprender. MATLAB también tiene muchas funciones predefinidas y una GUI para que los alumnos entiendan mejor las cosas. Además, viene con un compilador MATLAB que ayuda cuando se trata de codificar en el mismo. Además, cuando se trata de capacidades de aprendizaje automático, MATLAB lo admite de una manera única. MATLAB permite a los usuarios aplicar AutoML, lo que les permite aprovechar al máximo los modelos codificados optimizados y reducidos. Además, MATLAB también puede realizar la generación automática de código para el análisis de sensores y mucho más. MATLAB también viene con algunas restricciones. El lenguaje de programación no está fácilmente disponible o es de uso gratuito. De hecho, una versión de prueba está disponible solo por 30 días y publica que los usuarios deben comprar el paquete para un uso posterior. Por esta razón, uno puede encontrar solo investigadores como su público objetivo. No solo eso, el compilador de MATLAB es costoso de comprar y, por lo tanto, no tiene un soporte de comunidad / foro denso para ayudar a los usuarios y estudiantes.

Javascript

JavaScript puede no ser el lenguaje principal para desarrollo en Inteligencia Artificial, pero es gran complemento para utilizar herramientas relacionadas con Machine Learning, especialmente visualización de datos o procesos, El hecho de que TensorFlow.js se ejecute dentro del navegador abre una gama de posibilidades interesantes tanto para empresas como para desarrolladores. Como los navegadores son un espacio interactivo: ofrece acceso a varios sensores, incluidas cámaras web y micrófonos, que pueden proporcionar imágenes y sonidos como entrada a cualquier modelo de aprendizaje automático. A pesar de todos los aspectos positivos, TensorFlow.js no tiene acceso predeterminado al sistema de archivos en el entorno del host del navegador. Esto limita los recursos de datos disponibles y puede imponer restricciones en el tamaño de los archivos y procesos.

A continuación se presenta una tabla comparativa de las características que se tomaron en cuenta para tomar una decisión sobre que lenguaje utilizar.

Lenguaje	Popularidad	Versatilidad	Velocidad	Soporte
Python	Alta	Alta	Moderada	Alta
C++	Baja	Alta	Alta	Moderado
R	Alta	Moderada	Moderado	Bajo
Matlab	Baja	Moderada	Moderada	Bajo
Javascript	Moderada	Moderada	Baja	Moderado

Tabla 1: Tabla Comparativa Lenguajes de Programación

Python es un lenguaje que permite trabajar más de un paradigma (programación estructurada y orientada a objetos). Normalmente cuando programamos un script sencillo aplicamos solo el paradigma de programación estructurada (Secuencia, selección e iteración), y cuando necesitamos programar un proyecto más complejo y queremos incluir los beneficios del paradigma orientado a objetos (reutilización de los componentes, facilidad de mantenimiento y modificación de objetos) utilizamos clases (POO).

Debido a que en el presente proyecto se realizará la integración de sistemas enfocados a Machine Learning y a su vez a la programación orientada a objetos, Python representa la mejor opción para ser implementado, ya que este lenguaje nos permite desarrollar ambos ámbitos. Por lo que se tomó la decisión de ser utilizado a lo largo de este proyecto.

2. Introducción

Una propiedad fundamental que nos ofrece el lenguaje de programación Python, y que estaremos utilizando de manera frecuente a lo largo de este proyecto, es la modularidad. Que no es más que dividir nuestros programas en partes más pequeñas (sub-programas), que habitualmente son llamados módulos. Las cuales deben tener un grado de independencia de la aplicación o programa principal. Cuando hablamos de independencia, nos referimos a que pueden ser utilizados por otras aplicaciones y no dependen de la aplicación original en sí.

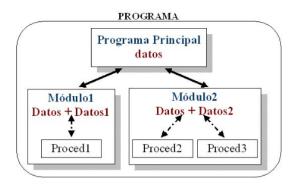


Figura 1: Modularidad

Estós módulos son archivos que alojan código independiente con una determinada función. Python cuenta con diversos módulos que podemos agregar a nuestro código y utilizarlo para facilitar y acortar el código, de manera que sea mas legible y ordenado.

Otro de los factores que consideramos al desarrollar este proyecto, es el de concurrencia de procesos. La concucrrencia aparece cuando dos o más procesos ocurren al mismo tiempo. Estos procesos pueden competir.º colaborar entre sí por los recursos del sistema.

Los temás de colaboración, sincronización, hilos y paralelismo se abordarán de una manera más profunda en el tercer reporte, cuando se tenga el diseño de los módulos faltantes.



Figura 2: Diagrama de Casos de Uso - Módulo Central de Procesamiento

En el siguiente diagrama, se pueden observar las distintas tareas así como las interacciones entre estas y el Submódulo de Procesamiento de Imágenes.

Cabe recalcar, que para el presente reporte no se han determinado el diseño del Módulo de Telemetría, ni el de la Estación Base, por lo que se puede esperar el rediseño de este diagrama en un posterior reporte. Por esta misma razón, se decicidó no incluir el diagrama de clases hasta que los Módulos faltantes estén diseñados.

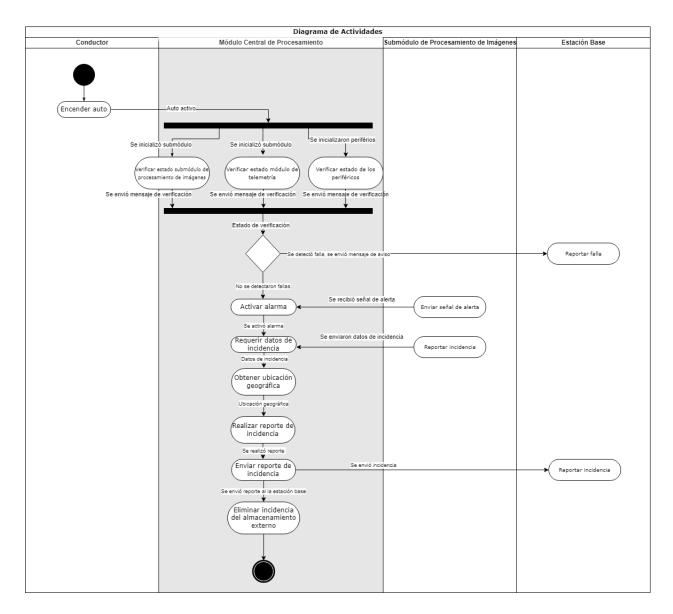


Figura 3: Diagrama de Actividades - Módulo Central de Procesamiento

En el siguiente Diagrama de Actividades se describen las actividades y sus interacciones con el Submódulo de Procesamiento de Imágenes y la Estación Base. Para que el sistema principal pueda iniciar, se necesita que el conductor encienda el auto, ya que este sistema funcionará utilzando la alimentación electrica.

El sistema principal comenzará por verificar el estado del Submódulo de Procesamiento de Imágenes, así como el de Telemetría y el estado de los periféricos. En caso de que cualquiera de estos presente alguna falla, se enviará un aviso a la Estación Base de que el sistema no podrá funcionar correctamente, y se etiquetará como "mantenimiento requerido". Si todos los sistemas funcionan correctamente, el Módulo de Procesamiento Central entrará en modo de espera por los datos proporcionados por el Submódulo de Procesamiento de Imáganes. En caso de que este último envíe una señal de alerta de Somnolencia, el Módulo Central activará la alarma en forma de buzzer. Posteriormente, se obtendrá la ubicación geográfica con la ayuda del Módulo de Telemetría.se realizará un reporte de Incidencia que contendrá la fecha, hora, ubicación, y un pequeño videoclip del

momento en que se detectó la somnolencia. Este será enviado a la Estación Base que se encargará de almacenarlo en su respectiva base de datos. Para evitar que el almacenamiento Interno del Módulo Central de Procesamiento se llene, se eliminará el reporte de incidencia siempre y cuando la Estación Base confirme que ha recibido dicho reporte. Como se indicó inicialmente el sistema estará disponible mientras el sistema se encuentre conectado a una fuente de alimentación, esto significa que el estado del sistema se encuentra conectado.

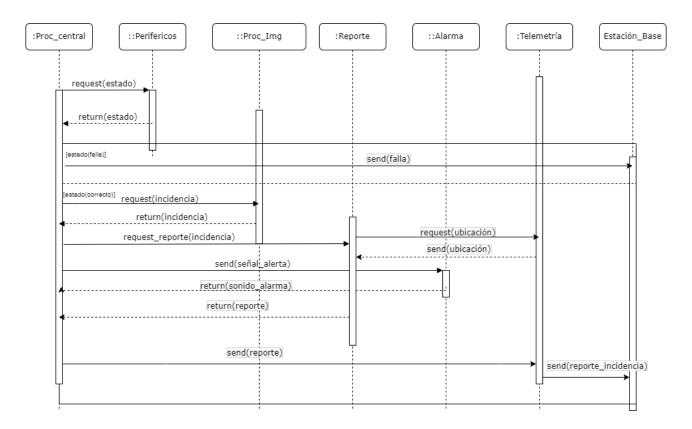


Figura 4: Diagrama de Secuencia - Módulo Central de Procesamiento

Siguiendo los procesos de la Figura 4, se procede a dar un análisis superficial en la concurrencia de los mismos. También se detallan las peticiones y respuestas de los distintos submódulos y sistemas.

3. Planteamiento del problema

4. Propuesta de solución

5. Alcances y escenario de pruebas

6. Justificación

De acuerdo con datos de CONAPRA (2013), en México cada año mueren en promedio 16,500 mexicanos por percances viales. Con base en estimaciones hechas por el Secretariado Técnico del Consejo Nacional para Prevención de Accidentes (STCONAPRA), los accidentes viales le cuestan al país alrededor de 150 mil millones de pesos que representan el 1.7% del Producto Interno Bruto (PIB), sumando costos directos e indirectos.[1]

El estado de somnolencia es una de las principales causas de los accidentes de tránsito, lo cual tiene consecuencias, no solo para los conductores, sino que también para los pasajeros y personas que circulan en la vía pública. La somnolencia al momento de conducir se trata de un fenómeno complejo que implica disminuciones en los niveles de alerta y conciencia por parte del conductor. Esto se convierte en un detonador de accidentes pues disminuye en el sujeto la capacidad de identificar situaciones de riesgo y por tanto evitar el peligro.[1]

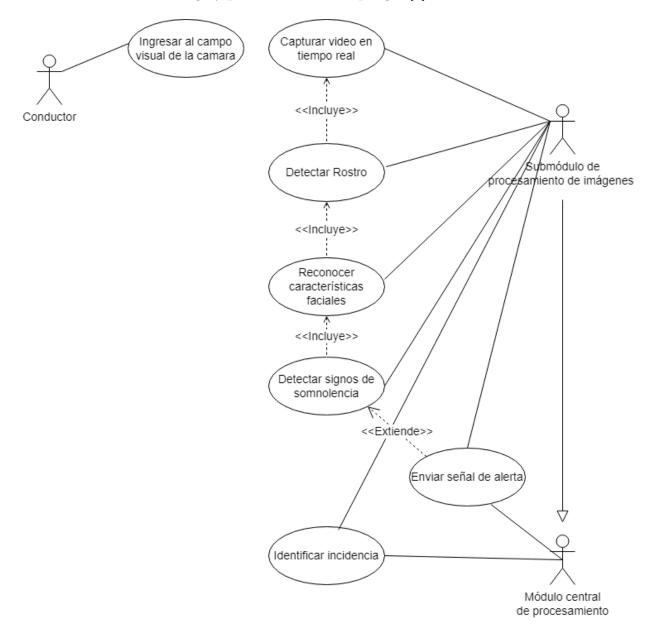


Figura 5: Diagrama de Casos de Uso - Submódulo de Procesamiento de Imágenes

A continuación se muestra el diagrama de actividades para el Submódulo de Procesamiento de Imágenes:

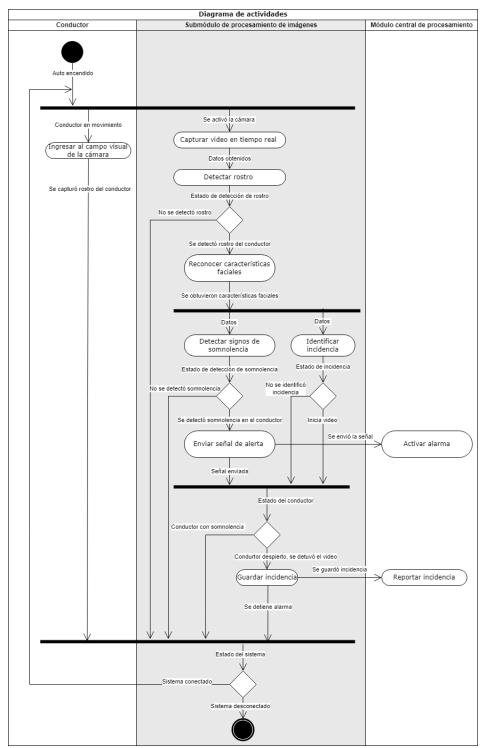


Figura 6: Diagrama de Actividades - Submódulo de Procesamiento de Imágenes

El diagrama de actividades muestra el flujo de las actividades en general, para que el sistema pueda funcionar requiere que el automóvil le proporcione una fuente de alimentación hacia el ordenador,

el cual iniciara el sistema para la detección de somnolencia. Una condición importante es que el conductor se encuentre dentro del rango visual de la cámara y permanezca dentro del mismo al mismo tiempo que el Submódulo de Procesamiento de Imágenes realiza la captura de video utilizando una cámara digital. Posteriormente se realizará la detección del rostro utilizando el método Haar-Adaboost. También se utilizarán librerías como Dlib en OpenCV para entrenar al sistema, y que este sea capaz de detectar el rostro con condiciones de poca luz.

Se hará uso de una Red Neuronal Convolucional para clasificar los ojos (abierto o cerrado) y así determinar el estado de somnolencia del conductor. Cabe mencionar, que el diseño de esta red se retomará en un reporte posterior, cuando se determine la resolución de óptima para detectar el rostro en tiempo real.

Mientras que para la boca se tomara la Relación de apertura de la boca (MOR). En caso de que el sistema detecte somnolencia en el conductor se enviará una señal de alerta hacia el Módulo Central de Procesamiento el cual será el encargado de activar la alarma.

Como proceso paralelo a la detección de signos de somnolencia, la Identificación de una posible incidencia será la encargada de iniciar la grabación de video, con el fin de tener un fragmento de video segundos antes de detectar si el conductor presenta somnolencia.

En caso de que el conductor presente somnolencia, el video será detenido hasta detectar que el conductor mantiene los ojos abiertos por un intervalo de tiempo definido. Posteriormente el video de incidencia será guardado en la memoria y se notificará al Módulo Central de Procesamiento.

En caso de que el sistema indique que el conductor no presenta somnolencia el video será detenido y posteriormente eliminado de la memoria externa, con el fin de no saturar el espacio en la memoria. Como se indicó inicialmente el sistema estará disponible mientras el sistema se encuentre conectado a una fuente de alimentación, esto significa que el estado del sistema se encuentra conectado.

Puntos de Referencia

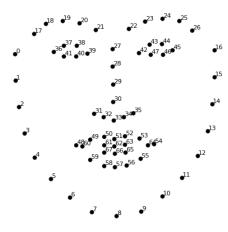


Figura 7: Puntos de referencia

A su vez, se utilizarán puntos de referencia con la ayuda de el software OpenCV y el modelo iBUG 300-W de delimitación de rostro para dividir las características que posteriormente serán extraídas y clasificadas.

En la siguiente tabla se muestra la delimitación y agrupación de los puntos de interés, tales como: ojo derecho, ojo izquierdo y boca.

Partes	Puntos de Referencia
Boca	[48-67]
Ojo Derecho	[36-41]
Ojo Izquierdo	[42-46]

Tabla 2: Agrupación de Puntos de Referencia

Mouth Opening Ratio

Bostezar es un signo cansancio. El bostezo se caracteriza por una apertura lenta y amplia de la boca. Por lo que se necesita medir el tamaño y la forma de la boca es necesario para identificar un bostezo. Para esto, se utilizara el *Mouth Opening Ratio* que es un método que utiliza puntos de referencia para medir la apertura de la boca. Entre más grande sea este valor, más es la aperatura de la boca, por lo tanto se considera como un bostezo.



Figura 8: Mouth Opening Ratio

La formula general para calular el MOR es la siguiente:

$$MOR = \frac{\|p_2 - p_8\| + \|p_3 - p_7\| + \|p_4 - p_6\|}{2\|p_1 - p_5\|}$$
(1)

Utilizando nuestros puntos de referencia, se podría calcular el MOR de la siguiente manera:

$$MOR = \frac{\|P49 - P59\| + \|P51 - P57\| + \|P53 - P55\|}{2\|P48 - P54\|}$$
(2)

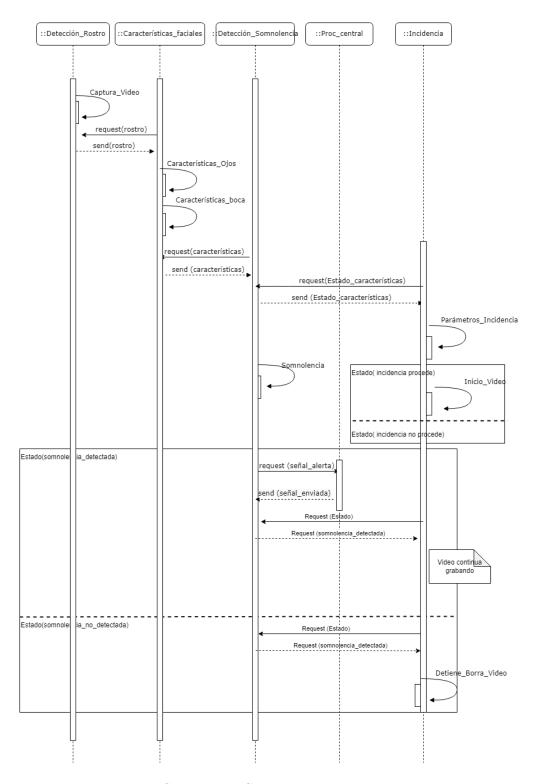


Figura 9: Diagrama de Secuencia - Submódulo de Procesamiento de Imágenes

7. Metodología

Para el presente proyecto

■ Top-Down

La metodología de diseño *Top-Down* consiste en dividir un problema complejo en problemas o partes más pequeñas con mayor facilidad de resolución. A este proceso se le llama *Descomposición*. Estas partes pueden ser llamadas "modulos", "subrutinas.º "procedimientos".

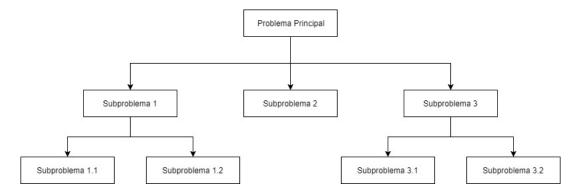


Figura 10: Descomposición en la metodología Top-Down

Algunas de las ventajas de esta metodología son:

- Dividir un problema en partes/tareas más pequeñas hace que este sea mucho más fácil de entender y resolver.
- Cada módulo puede ser probado individualmente
- Al momento de asignar los subproblemas a diferentes personas, se puede llegar a la solución final de una forma más rápida.

• UML

8. Objetivos

8.1. Objetivo General

Desarrollar e implementar un sistema para el monitoreo y detección de síntomas de somnolencia en conductores con vehículos particulares, con el fin de alertar al conductor. Además de implementar un sistema de telecomunicaciones y geolocalización que en conjunto con un sistema de administración que lleve a cabo la gestión de registros de incidencias de cada conductor.

8.2. Objetivos Específicos

Para TT1:

- Diseñar un sistema de visión artificial que sea capaz de detectar la somnolencia en conductores
- Diseñar un sistema de geolocalización en tiempo real usando redes de telecomunicaciones.
- Diseñar un sistema de administración para la gestión de usuarios, almacenamiento de datos y consultas de las incidencias de cada conductor.
- Diseñar un sistema de comunicaciones que permita la interconexión entre el sistema de visión artificial y el sistema de administración.

Para TT2:

- Implementar un sistema de visión artificial que sea capaz de detectar la somnolencia en conductores
- Implementar un sistema de geolocalización en tiempo real usando redes de telecomunicaciones.
- Implementar un sistema de administración para la gestión de usuarios, almacenamiento de datos y consultas de las incidencias de cada conductor.
- Implementar un sistema de comunicaciones que permita la interconexión entre el sistema de visión artificial y el sistema de administración.

9. Marco Teórico

9.1. Red Neuronal

Una red neuronal es un sistema que pretende emular ciertas características propias de los seres humanos, tales como la capacidad de memorizar o y asociar hechos o características. Este sistema está se basa en el concepto de *neurona*.

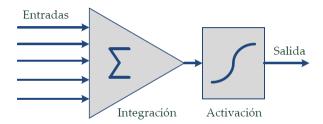


Figura 11: Módelo estándar de una neurona artificial

Un módelo simplificado de una neurona artificial consta de dos etapas. En la primera etapa, las entradas provenientes de otras neuronas son combinadas tomando en cuenta los pesos de las sinapsis. Como resultado de esta etapa surge la entrada neta o *excitación* de la neurona. En la segunda etapa, la entrada neta se utiliza para determinar el valor de salida de la neurona, que posteriormente será propagada a otras neuronas.

En la etapa de integración de las entradas, una neurona combina las distintas entradas x_i con sus pesos para así determinar su entrada neta z_j :

$$zj = \sum_{i} w_{ij} x_i \tag{3}$$

Dónde w_{ij} representan los pesos sinápticos asociadas desde la i-ésima neurona hasta la j-ésima. Estos pesos tendrán valores real. Positivos para modelar conexiones excitatorias y negativos para conexiones inhibitorias.

Por otra parte, en la etapa de activación de una neurona, esta utiliza el valor asociado a su entrada neta para generar una salida y_i :

$$y_j(t) = F(y_j(t-1), z_j(t)) = F(y_j(t-1), net_j(t))$$
 (4)

9.2. Redes Neuronales Convolucionales

Las redes neuronales convolucionales, tambien conocidas como redes convolutivas, son redes neuronales artificiales que se utilizan comunmente para resolver problemas que requieren el procesamiento de imágenes. Sus casos de uso más frecuentes van desde la detección de objetos, hasta generar una descripción textual del contenido de una imagen. Particularmente, sus entradas y salidas pueden ser estructuradas. Esto quiere decir, que en lugar de recibir un vector de entradas, se puede recibir un vector (1D), matriz (2D) o tensor(> 2D). En el caso de señales bidimensionales, las entradas pueden pertenecer a los pixeles de una imágen capturada por una cámara.

Como su nombre lo indica, esta red neuronal utiliza la operación de convolución. La convolución es una operación matemática que se realiza sobre dos funciones para producir una tercera que se suele interpretar versión modificada (filtrada) de las funciones originales.[7]

La convolución entre las funciones f y g se representa de la siguiente manera:

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)g(t-\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{\infty} f(t-\tau)g(\tau)d\tau$$
 (5)

En el caso particular de procesamiento digital de imágenes, las variables $[n_1, n_2]$ corresponden a cordenadas [x, y] de los píxeles de una imagen. Además, el signo menos que aparece en la Ecuación 8, se suele sustituir por un signo más, por lo cual la definición de convolución se expresaría como:

$$(x \star h)[x, y] = \sum_{k_1=0}^{K_1-1} \sum_{k_2=0}^{K_2-1} h[k_1, k_2] x[x + k_1, y + k_2]$$
 (6)

Supongamos que se tiene un imágen en blanco y negro. Dicha imagen, de 7x7 píxeles, se puede representar mediante una matriz binaria:

Capas convolutivas

El componente clave de las redes neuronales convolucionales son las capas, que sustituyen la tradicional multiplicación de pesos por entradas. La entrada de una capa convolutiva es una señal, en el caso de imágenes, una señal bidimensional. Dicha señal es procesada realizando una convolución con una máscara o kernel. Los pesos correspondientes al kernel serán los parámetros de la capa convolutiva que será entrenada. A continuación se presenta la representación más simple de las capas de una red neuronal convolucional.

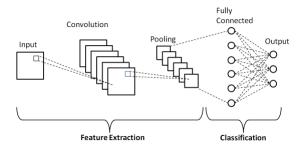


Figura 12: Boosting

Capa Convolucional

Esta capa se utiliza para extraer las diversas características de las imágenes de entrada. En esta capa se realiza la convolución entre la imagen de entrada y un kernel de un tamaño particular MxM.

La salida se denomina mapa de características, que nos brinda información sobre la imagen, como las esquinas y los bordes. Posteiormente, este mapa de características se alimenta a otras capas para aprender otras características de la imagen de entrada.

La capa de convolución en CNN entrega el resultado a la siguiente capa una vez que se aplica la en la entrada.

■ Capa de *Pooling*

El objetivo principal de esta capa es disminuir el tamaño del mapa de características convolucionado para reducir los costos computacionales. Esto se realiza disminuyendo las conexiones entre capas y opera de forma independiente en cada mapa de características. Según el método utilizado, existen varios tipos de operaciones de agrupación. Básicamente resume las características generadas por una capa de convolución.

■ Fully Connected Layer

La capa totalmente conectada consta de los pesos y sesgos junto con las neuronas y se utiliza para conectar las neuronas entre dos capas diferentes.l¿La imagen de entrada de las capas anteriores se aplana y se alimenta esta capa. Luego, el vector aplanado pasa por unas pocas capas más donde normalmente tienen lugar las operaciones de las funciones matemáticas. En esta etapa comienza el proceso de clasificación.

 Output Layer Esta capa se encarga de mejorar el rendimiento de un modelo de aprendizaje automático, ya que evita el sobreajuste al simplificar la red.
 Descarta neuronas no escenciales de la red neuronal durante el entrenamiento.

9.3. Visión Artificial

Se puede definir como el conjunto de técnicas para la extracción de información de imágenes digitales. El tipo de información obtenida de una imagen puede ser de identificación, mediciones para navegación, o aplicaciones de realidad aumentada[5]. El campo de visión artificial puede verse como una parte de la informática. La teoría de algoritmos y el aprendizaje automático son esenciales para el desarrollo de algoritmos de visión artificial. La visión artificial está compuesta generalmente por un conjunto de procesos destinados a realizar el análsis de imágenes:captación de imágenes, memorización de la información, proceso e interpretación de los resultados[5].

9.4. Boosting

El término de boosting fue presentado por primera vez por Viola y Jones y fue utilizado en su técnica de detección de rostro. Esta implica entrenar una serie de clasificadores simples cada vez más discriminatorios y luego combinar su salida.

Boosting implica construir un clasificador h(x) como una suma de valores de aprendices débiles:

$$h(x) = sgn\left[\sum_{j=0}^{m-1} \alpha_j h_j(\mathbf{x})\right]$$
 (7)

los aprendices débiles $h_j(\mathbf{x})$ son funciones extremadamente simples de la entrada. En la mayoría de las variantes de boosting, los aprendices débiles son funciones umbrales,

$$h(x) = a_j[f_j < \theta_j] + b_j[f_j \ge \theta_j] = \begin{cases} a_j & si \quad f_j < \theta_j \\ b_j & otro, \end{cases}$$
 (8)

que también son conocidos como desicion stumps consideradas como la forma más simple de un árbol de decisiones.

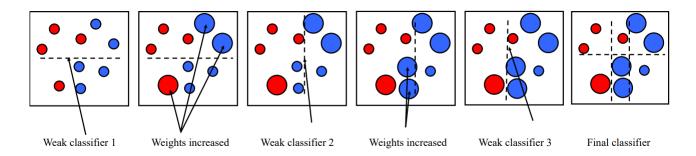


Figura 13: Boosting

Después de que cada clasificador débil es seleccionado, los *data points* que han sido clasificados de manera incorrecta aumentan su peso. El clasificador final es una combinacion lineal de los clasificadores débiles.

10. Estado del Arte

10.1. Implementación de un sistema web con geolocalización para medir la transaccionalidad del portal ABC de la democracia para el consejo nacional electoral (CNE)

En este proyecto de titulación de la Universidad de Guayaquil del año 2016, se implementa un sistema de geolocalización para poder tener una mejor visión a través de mapas virtuales de las personas y de las zonas geográficas de los productos o servicios que se quieran introducir, apoyado en un cien por ciento de las herramientas que Google Maps ofrece, se utilizó una aplicación popular y gratuita para poder analizar los datos obtenidos con la localización, Google Analytics. En este proyecto, sólo se pretendía visualizar mapas en la web, por lo que sólo fue necesario usar los servicios que ofrece Google Maps por ser una aplicación gratuita con la ayuda del api Javascript de Google Maps, se tuvieron en cuenta las limitaciones con respecto al código libre, pero estás no afectaron el desempeño del sistema; los datos obtenidos se recopilaban en una base de datos en MySQL.

10.2. Diseño e implementación de un sistema de geolocalización en interiores para plataforma Android vía la red enterprise WLAN de la PUCP

En este proyecto de titulación de la Pontifica Universidad Católica Del Perú del 2016 se desarrolló una aplicación móvil capaz de geolocalizar a un usuario dentro de las instalaciones de la universidad usando la técnica de Huellas de Señal (fingerprinting), que minimiza el error debido a reflexiones y obstáculos, basada en el estimador de máxima verosimilitud (ML por sus siglas en inglés Maximum Likehood) junto a las mediciones de señal de los Access Points cercanos usando la red Wi-Fi. La tecnología de radiofrecuencia que se usó fue la de redes inalámbricas de área local, Wi-Fi. Que ofrece conectividad por radiofrecuencia, con alcance local a un dispositivo que envíe datos Ethernet desde la ubicación del mismo hasta una conexión a la red fija, que en este caso la universidad contaba con 32 access points que recibirían la señal de datos a través de cobre o fibra. La técnica del fingerprinting, que está dirigida a geolocalización en interiores, consiste en un mapeo de datos que se encuentran en un escenario para luego asociarlos a una localización y almacenarlos en una base de datos, para estimar la localización más probable se utilizó el algoritmo de ML basado en el teorema de Bayes de probabilidad. En las conclusiones señalan que este sistema obtuvo una precisión del 100 % en la estimación del ambiente con un error menor de 2.4m en las pruebas realizadas.

10.3. Geolocalización con LoRa mediante multilateración

En esta tesis de la Universidad de la República de Uruguay del 2018 se desarrolló un prototipo para la geolocalización animal en estudios de comportamiento. Para la geolocalización se usó una tecnología nueva emergente llamada LoRa, tecnología de radiofrecuencia de bajo consumo energético y largo alcance; usando un método de multilateración para la geolocalización, técnica de navegación basada en la medición de la diferencia de distancia a dos estaciones en posiciones conocidas, el proyecto se conformó por tres puntos fijos o access points y nodos, que son los dispositivos lleva-

dos por los animales de radio frecuencia. Los nodos envían señales de radio frecuencia cada cierto tiempo, la señal emitida se recibe por los puntos fijos que, a su vez, esa señal genera metadatos que se almacenan en una base de datos para posteriormente realizar los cálculos en Geolocator , sistema de geolocalización desarrollado en Python, y así, obtener la posición geográfica del nodo. Se concluyó que el uso de LoRa para la geolocalización tiene gran potencial y que el alcance de las señales fue eficiente, de igual manera se trata de una tecnología de bajo consumo y que mantuvo los dispositivos con energía por meses.

10.4. Propuesta de un sistema de geolocalización y monitoreo vía GPS/GSM/GPRS aplicado a un pulsómetro para personas con enfermedades cardiovasculares

Tesis del Instituto Politécnico Nacional de la Escuela Superior de Ingeniería Mecánica y Eléctrica Unidad Zacatenco del año 2018, donde se empleó un sensor de pulso cardiaco el cual proporciona información en tiempo real de los latidos del corazón mientras que un microcontrolador procesa los datos y, en caso de que se obtengan los datos de que se está presentando una taquicardia, el microcontrolador solicita la ubicación al módulo GPS y envía un mensaje de texto a través de GSM/GPRS a la persona designada.

10.5. Influencia de un sistema de geolocalización en el control y monitoreo de vehículos con dispositivos GPS en una empresa logística

Tesis del año 2015 de la Universidad César Vallejo de Perú donde se investiga de manera profunda las características y detalles de la tecnología GPS para determinar la influencia de un sistema de geolocalización en el control y monitoreo de vehículos con esta tecnología en una empresa logística.

10.6. Diseño de la red de acceso LTE en el distrito de Jesús María

Tesis del año 2017 de la Pontifica Universidad Católica del Perú que tiene por objetivo analizar y diseñar una red usando la tecnología LTE, al desarrollar el proyecto se conocen las ventajas y desventajas de usar esta red así como la posibilidad de implementarla, también se realizan los cálculos de las coberturas y se dan a conocer las velocidades de enlace y el uso de diversos anchos de banda para su despliegue.

11. Análisis

11.1. Análsis del Módulo Central de Procesamiento

11.1.1. Análisis del Submódulo de Procesamiento de Imágenes

■ Requerimientos Funcionales

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF01	Capturar video en tiempo real	
Descripción: El sistema capturará video en todo momento		
Elementos:		
• Conductor		
• Incidencias		
• Administrador		
• MongoDB		
Solución del Requerimiento:		
Con el uso de una cámara digital, se capturará video en tiempo real.		

Tabla 3: RF01- Capturar Video en Tiempo Real

ID	Nombre corto del Requerimiento		
RF02	Delimitar una región de Interés		
Descripción: El sistema capturará video en todo momento			
Elementos:			
• OpenCV			
• Cascadas Haar			
Solución del Requerimiento:			
Utilizando el software de OpenCV y .			

Tabla 4: RF02- Delimitar región de Interés

11.1.2. Análsis del Submódulo de Deep Learning

11.2. Análisis del Módulo de Comunicaciones

11.3. Análisis de la Estación Base

El módulo de la estación base tiene como objetivo que el usuario administrador, visualice y confirme el estado de los reportes de incidencia que se hayan presentado por parte del conductor, por tal motivo, se realizará una aplicación web, la cual se conectará a una base de datos NoSQL. En ella se guardarán los reportes de incidencias y se podrán visualizar por medio de la aplicación web. Cabe aclarar que el video de la incidencia se almacenará en la nube, ya que al ser contenido multimedia no se puede guardar en la base de datos, únicamente se guardará el URL para acceder al video. Las credenciales del usuario serán almacenadas en Amazon Cognito, con la cuales podrán iniciar sesión dentro de la Aplicación Web, la cual estará alojada en un servidor web. El sistema contará con los siguientes requerimientos:

Requerimientos Funcionales del Módulo de Estación Base

• URL del video

datos.

Solución del Requerimiento:

ID	Nombre corto del Requerimiento		
RF01	Guardar Incidencia		
Desci	ripción:La base de datos almacenará la información de cada		
reporte de incidencia que se envié desde el Módulo Central de Pro-			
cesam	cesamiento.		
Elem	entos:		
• Id del Conductor			
Nombre de Conductor			
• Apellidos de Conductor			
• N	• Número de Incidencias		
• Fecha			
• Hora			
• E	• Estado de la Incidencia		
• U	• Ubicación		

Tabla 5: RF01- Guardar Incidencia

El Módulo de Procesamiento Central puede insertar datos en la base

ID	Nombre corto del Requerimiento
RF02	Guardar Video

Descripción:La base de datos almacenará la información de cada reporte de incidencia que se envié desde el Módulo Central de Procesamiento.

Elementos:

• Video de incidencia

Solución del Requerimiento:

El Módulo de Procesamiento Central puede insertar el video en el almacenamiento de objetos, mientras que la base de datos obtiene la URL del video guardado.

Tabla 6: RF02- Guardar Video

ID	Nombre corto del Requerimiento
RF03	Conectar Aplicación Web
Descripción:La base de datos almacenará la información de cada	

Descripción:La base de datos almacenará la información de cada reporte de incidencia que se envié desde el Módulo Central de Procesamiento.

Elementos:

- Node.js
- \bullet React
- Express
- MongoDB

Solución del Requerimiento:

El usuario administrador puede realizar la inserción, modificación, eliminación y consulta de datos desde la aplicación web.

Tabla 7: RF03- Conectar Aplicación Web

ID	Nombre corto del Requerimiento
RF04	Desplegar Aplicación Web
Descripción:La aplicación web se alojará en una red de entrega de	
contenido (CDN), disponible con una URL.	

Elementos:

- AWS Amplify
- GitHub
- Amazon S3

Solución del Requerimiento:

El usuario administrador puede acceder a la interfaz de la aplicación web, haciendo uso de la URL en el navegador web.

Tabla 8: RF04- Desplegar Aplicación Web

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF05	Guardar Credenciales de Usuario Administrador	
Descripción: Se guardarán únicamente las credenciales de los usua-		
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.		
Elementos:		
• Amazon Cognito		
Solución del Requerimiento:		
El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.		

Tabla 9: RF05- Guardar Credenciales de Usuario Administrador

Requerimientos No Funcionales del Módulo de Estación Base

ID	Nombre del requerimiento	Descripción
RNF01	Disponibilidad	La disponibilidad del sistema será continua, el usuario podrá acceder a la información las 24 horas del día.
RNF02	Interoperabilidad	El sistema será capaz de intercambiar información con el Módulo Central de Procesamiento a través del Módulo de Telemetría.
RNF03	Seguridad	Las credenciales de acceso al sistema podrán ser cambiadas únicamente por el administrador.
RNF04	Usabilidad	El sistema estará enfocado a la visualización de reportes, por lo que este tendrá una interfaz intuitiva y amigable para el usuario. El sistema proporcionará mensajes de advertencia orientados al usuario, en caso de ocurrir un error en el Módulo Central de Procesamiento.

Tabla 10: Requerimientos No Funcionales del Módulo de Estación Base

Análsis de Casos de Uso

Con base en los requerimientos se realizó el siguiente diagrama de casos de uso, el cual muestra las actividades y la interacción con el Módulo de Estación base y el Módulo Central de Procesamiento.

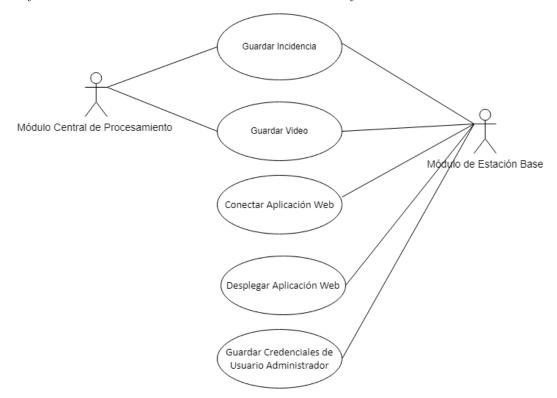


Figura 14: Diagrama de Casos de Usos del Módulo de Estación Base

Requerimientos No Funcionales del Módulo de Estación Base

Nombre del Caso de Uso	Guardar Incidencia
Actores	Módulo Central de Procesamiento, Módulo de Estación Base

Descripción:Se guardarán únicamente las credenciales de los usuarios administradores que podrán acceder a la aplicación web.

Precondiciones:

• Amazon Cognito

PostCondiciones:

El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 11: Caso de Uso 01

Nombre del Caso de Uso	Guardar Video	
Actores	Módulo Central de Procesamiento, Módulo de Estación Base	
Descripción: Se guardarán únicamente las credenciales de los usua-		
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.		
Precondiciones:		
• Amazon Cognito		
PostCondiciones:		
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.	

Tabla 12: Caso de Uso 02

Nombre del Caso de Uso	Conectar Aplicación Web
Actores	Módulo de Estación Base
Descripción: Se guardarán ú	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que pod	lrán acceder a la aplicación web.
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
PostCondiciones:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 13: Caso de Uso 03

Nombre del Caso de Uso	Desplegar Aplicación Web	
Actores	Módulo Central de Procesamiento, Módulo de Estación Base	
Descripción: Se guardarán únicamente las credenciales de los usua-		
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.		
Precondiciones:		
• Amazon Cognito		
PostCondiciones:		
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.	

Tabla 14: Caso de Uso 04

Nombre del Caso de Uso	Guardar Credenciales de Usuario Administrador	
Actores	Módulo Central de Procesamiento	
Descripción: Se guardarán u	ínicamente las credenciales de los usua-	
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.		
Precondiciones:		
• Amazon Cognito		
PostCondiciones:		
El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.		

Tabla 15: Caso de Uso 05

11.3.1. Análisis de la Aplicación Web

Análisis de Requerimientos Funcionales

ID	Nombre corto del Requerimiento
RF01	Iniciar Sesión

Descripción: El sistema permitirá iniciar sesión en la aplicación web

Elementos:

- Amazon Cognito
- Administrador
- Credenciales
- MongoDB

Solución del Requerimiento:

El sistema, con la ayuda de los servicios de Amazon Cognito, comprobará que las credenciales ingresadas por parte del usuario administrador se encuentren en la base de datos. En caso contrario, la aplicación web indicará que ese usuario no se encuentra registrado en la base de datos.

Tabla 16: RF01- Iniciar Sesión

	Nombre corto del Requerimiento
RF02	Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia
Descripción: El sistema desplegará en forma de lista todas las inci-	

dencias que se tengan registradas en la base de datos

Elementos:

- Conductor
- Incidencias
- Administrador
- MongoDB

Solución del Requerimiento:

El sistema recuperará de la base de datos todas las incidencias que se tengan registradas.

Tabla 17: RF02- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF03	Visualizar Reporte de Incidencia	

Descripción: El sistema desplegará los detalles específicos de cada incidencia registrada.

Elementos:

- Incidencia
- Administrdor
- Conductor

Solución del Requerimiento:

El usuario administrador podrá visualizar los reportes individuales de incidencias de cada conductor al hacer click en cualquiera de las incidencias mostrada en la lista principal. Los reportes contendrán informacón sobre la fecha, hora, ubicación y un video corto del momento en que fueron detectados síntomas de somnolencia.

Tabla 18: RF02- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
<i>RF03</i>	Visualizar Reporte de Incidencia	

Descripción: El sistema desplegará los detalles específicos de cada incidencia registrada.

Elementos:

- Incidencia
- Administrdor
- Conductor

Solución del Requerimiento:

El usuario administrador podrá visualizar los reportes individuales de incidencias de cada conductor al hacer click en cualquiera de las incidencias mostrada en la lista principal. Los reportes contendrán información sobre la fecha, hora, ubicación y un video corto del momento en que fueron detectados síntomas de somnolencia.

Tabla 19: RF03- Visualizar Reporte de Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF04	Confirmar Incidencia	

Descripción: El sistema permitirá al administrador confirmar la incidencia, esto para descartar que se trate de un falso positivo.

Elementos:

- Administrador
- Incidencia
- Conductor
- MongoDB

Solución del Requerimiento:

El usuario administrador podrá confirmar la incidencia después de haber revisado el videoclip del momento de somnolencia con la intención de descartar falsos positivos. Esto será posible ingresando a una incidencia específica mostrando sus detalles.

Tabla 20: RF04- Confirmar Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF05	Recuperar Contraseña	
		-

Descripción: El sistema contará con una opción para recuperar la contraseña del administrador en caso de que sea olvidada la contraseña.

Elementos:

- Amazon Cognito
- Email
- Administrador
- MongoDB

Solución del Requerimiento:

El sistema requerirá que el usuario administrador ingrese el correo con el que fue registrado. Posteriormente se le enviará un código de recuperación de contraseña a ese correo. El administrador ingresará se código en el apartado de recuperar contraseña y así podrá ingresar una nueva contraseña.

Tabla 21: RF05 - Recuperar Contraseña

ID	Nombre corto del Requerimiento
RF06	Mostrar Perfil Conductor

Descripción: El sistema permitirá al usuario administrador visualizar los datos de cada conductor registrado en la base de datos.

Elementos:

- Perfil
- Conductor

Solución del Requerimiento:

El administrador podrá consultar cada uno de los perfiles de los conductores registrados en la base de datos dando click en el nombre del mismo. En dicho perfil se mostrarán datos como nombre, apellido, así como el número de incidencias de dicho conductor, con sus respectivos detalles.

Tabla 22: RF06- Mostrar perfil del Conductor

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF07	Mostrar Ubicación Geográfica	
Descripción: La aplicación web, con avuda de los datos proporcio-		

Descripción:La aplicación web, con ayuda de los datos proporcionados por el módulo de telemetría, mostrará la ubicación en tiempo real de un conductor.

Elementos:

- Ubicación en Tiempo Real
- Módulo de Telemetría

Solución del Requerimiento:

El sistema permitirá al administrador consultar la ubicación de los conductores en tiempo real. Para esto el administrador deberá de ingresar previamente al perfil del conductor del cual desea consultar dicha ubicación.

Tabla 23: RF07- Mostrar ubicación Geográfica

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF08	Descartar Incidencia	
Descripción:El sistema permitirá catalogar una incidencia como		

Descripción:El sistema permitirá catalogar una incidencia como Falsa si fuera el caso.

Elementos:

- Incidencia
- Administrador

Solución del Requerimiento:

En caso de presentarse una incidencia falsa, después de haber sido revisada por el administrador, esta podrá ser catalogada como falsa incidencia y será eliminada automáticamente de la base de datos.

Tabla 24: RF08- Descartar Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF09	Registrar Usuario	
Descripción: El sistema le permitirá al administrador registrar nue-		

Descripción: El sistema le permitirá al administrador registrar nuevos conductores.

Elementos:

- Incidencia
- Administrador

Solución del Requerimiento:

En caso de presentarse una incidencia falsa, después de haber sido revisada por el administrador, esta podrá ser catalogada como falsa incidencia y será eliminada automáticamente de la base de datos.

Tabla 25: RF09- Registrar Usuario

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF10	Modificar Usuario	
Descripción: El sistema le permitirá al administrador modificar los		
datos del conductor.		

Elementos:

- Nombre
- Apellido
- Conductor
- Administrador

Solución del Requerimiento:

El administrador podrá editar los datos de los conductores como nombre o apellido.

Tabla 26: RF10- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento		
RF11	Elimininar Usuario		
Descripción: El sistema le permitirá al administrador eliminar los			
datos del conductor.			

Elementos:

- Conductor
- Administrador

Solución del Requerimiento:

El sistema le permitirá al eliminar los datos de conductores de la base de datos.

Tabla 27: RF11- Mostrar el Historial de Reportes de Incidencia

ID	Nombre corto del Requerimiento	
RF12	RF12 Generar Mensaje de Alerta	
Descripción:El sistema alertará con un mensaje en caso de que		
algún componente en alguna Unidad Contenedora no funcione co-		
rrectamente.		

Elementos:

- Módulo Central de Procesamiento
- Administrador
- ullet Alerta

Solución del Requerimiento:

El sistema enviará un mensaje de alerta al administrador indicando que Unidad presenta algún desperfecto, esto con la intención de sea reparada posteriormente.

Tabla 28: RF12- Generar Mensaje de Alerta

Análisis de Requerimientos no Funcionales

A continuación se mencionan los requerimientos no funcionales de la aplicación web.

Requerimiento No Funcional	Descripción
Disponibilidad	La aplicación web deberá estar
Disponibilidad	disponible las 24 horas del día
	La aplicación deberá ser accesible desde
Interesponantilidad	cualquier sistema operativo
Interoperabilidad	mientras se cuenta con un
	navegador web en su versión más actual
Eficiencia	La aplicación tendrá tiempos de respuesta
Enciencia	menores a 100ms.
	La aplicación web deberá ofrecer la oportunidad de
Escalabilidad	agregar nuevas funcionalidades y
Escalabilidad	soportar un mayor número de usuarios a
	futuro
	La aplicación deberá ofrecer un buen
Estabilidad	funcionamiento mientras se tenga
	una conexión a internet mínima de 1Mbps

Tabla 29: Requerimientos No funcionales - Aplicación Web

Análsis de Casos de Uso

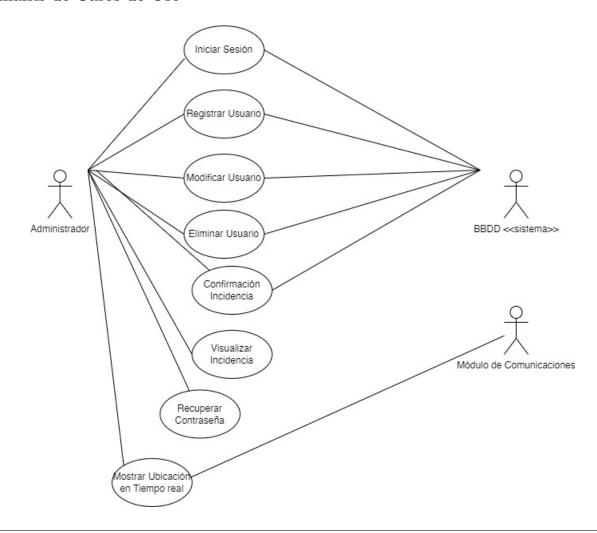


Figura 15: Diagrama de Casos de Uso

Nombre del Caso de Uso	Iniciar Sesión
Actores	Administrador, BBDD

Descripción:El administrador ingresará los datos correspondientes para iniciar sesión en la aplicación web.

Precondiciones:

 \bullet El administrador deberá tener sus credenciales registradas en Amazon Cognito

Entradas:

- Email
- Contraseña

Tabla 30: Caso de Uso 01

Nombre del Caso de Uso	Registrar Usuario
Actores	Administrador, BBDD
Descripción: Se guardarán u	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que pod	lrán acceder a la aplicación web.
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
Entradas:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 31: Caso de Uso 02

Nombre del Caso de Uso	Modificar Usuario
Actores	Administrador, BBDD

Descripción:Se guardarán únicamente las credenciales de los usuarios administradores que podrán acceder a la aplicación web.

Precondiciones:

• Amazon Cognito

PostCondiciones:

El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 32: Caso de Uso 03

Nombre del Caso de Uso	Eliminar Usuario
Actores	Administrador, BBDD
Descripción: Se guardarán ú	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que pod	lrán acceder a la aplicación web.
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
PostCondiciones:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 33: Caso de Uso 04

Nombre del Caso de Uso	Eliminar Usuario
Actores	Administrador, BBDD
Descripción:Se guardarán ı	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.	
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
PostCondiciones:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 34: Caso de Uso 05

Nombre del Caso de Uso	Confirmar Incidencia
Actores	Administrador, BBDD
Descripción: Se guardarán u	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.	
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
PostCondiciones:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 35: Caso de Uso 06

Nombre del Caso de Uso	Visualizar Incidencia
Actores	Administrador, BBDD

Descripción:Se guardarán únicamente las credenciales de los usuarios administradores que podrán acceder a la aplicación web.

Precondiciones:

• Amazon Cognito

PostCondiciones:

El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 36: Caso de Uso 07

Nombre del Caso de Uso	Recuperar Contraseña
Actores	Administrador, BBDD
Descripción: Se guardarán únicamente las credenciales de los usua-	
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.	
Precondiciones:	
Amazon Cognito	

PostCondiciones:

El usuario administrador puede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 37: Caso de Uso 08

Nombre del Caso de Uso	Mostrar Ubicación en Tiempo Real
Actores	Administrador Módulo de Comunicaciones
Descripción: Se guardarán u	ínicamente las credenciales de los usua-
rios administradores que podrán acceder a la aplicación web.	
Precondiciones:	
• Amazon Cognito	
PostCondiciones:	
El usuario administrador pue	ede iniciar sesión en la aplicación web.

Tabla 38: Caso de Uso 08

12. Diseño

12.1. Diseño del Módulo Central de Procesamiento

Elección del Lenguaje de Programación

Debido a que el presente proyecto posee un enfoque orientado a la inteligencia artificial, se debe de tener en claro que esta difiere al paradigma de la programación convencional. En la programación convencional, o estructurada, el usuario le indica a la máquina los datos y las reglas que debe seguir, y la máquina se encarga de obtener los resultados los parámetros mencionados. Sin embargo, en el paradigma de la programación orientada a inteligencia artificial, este enfoque cambia. Ahora se le indican los datos y los resultados, para obtener finalmente las reglas con las que se llegan a dichos resultados.

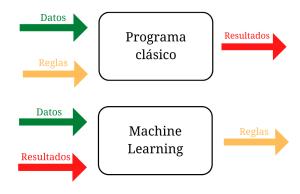


Figura 16: Programa clásico vs Machine Learning

Arquitectura

Cómo se mencionó anteriormente en la sección de metodología, a lo largo de este proyecto se hará uso de la metodología *Top-Down*, en dónde uno de sus principios fundamentales radica en la modularidad. Esta no es más que la habilidad de poder dividir programas en partes más pequeñas o sub-programas llamados módulos. Estos módulos deben posser cierto grado de independencia de la aplicación principal, y a su vez poder ser utilizados por otras aplicaciones.

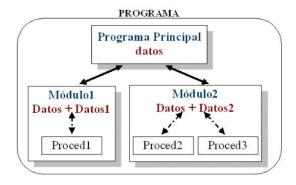


Figura 17: Modularidad

Python es un lenguaje de programación que permite trabajar con más de un paradigma(programación estructurada y orientada a objetos).[8]. Normalmente cuando se programa un script sencillo, se aplica el paradigma de programación estructurada. Sin embargo, al tratarse de un problema más complejo, se suele utilizar el paradigma orientado a objetos.

12.1.1. Diseño de la Unidad Contenedora de Procesamiento

Para el diseño de la unidad contenedora del módulo de procesamiento, se tomaron en cuenta los elementos físicos que estarán dentro de la unidad y sus respectivas medias. Cabe mencionar que los elementos que respectan al modelo del ordenador, el modelo de la cámara, el modelo del zumbador y el modelo de la microSD fueron previamente seleccionados en base a los requerimientos del sistema.

Elementos físicos que contendrá la unidad:

Dimensiones 85 x 53mm.

Raspberry Pi 4 Modelo B De acuerdo con las especificaciones físicas de la Raspberry Pi 4 Modelo B se tiene las siguientes medidas en milímetros:



Figura 18: Especificaciones Físicas

Zumbador Pasivo KY-006
 Dimensiones 18 x 15mm.



Figura 19: Zumbador Pasivo KY-006

• Cámara Arducam Pivariety IMX230 Dimensiones de la placa: 38 x 38mm.



Figura 20: Cámara Pivariety IMX230

■ Cable macho-hembra



Figura 21: Jumpers

Se utilizarán 2 cables macho-hembra para la conexión del zumbador pasivo hacia los pines GND y Vcc del Raspberry Pi 4. Largo 10 cm.

Micro SDDimensiones: 15 x 11 x 1 mm.



Figura 22: Micro SD

■ RasperryPi 3G/4G/ LTE Base HAT



Figura 23: RasperryPi 3G/4G/ LTE Base HAT

Este HAT celular proporciona una conexión de datos simplificada para proyectos de IoT remotos, en el campo, en todo el mundo, en todas partes. Comience a usar una conexión LTE de alta velocidad con bajo consumo de energía, además de contar con todo el software necesario para desarrollar en una Raspberry Pi.

■ LE 910Cx Mini PCIe Series Linux



Figura 24: LE 910Cx Mini PCIe Series Linux

Los módulos Mini PCIe (mPCIe) de la serie LE910Cx son optimizadas para redes LTE de baja categoría y están disponibles en modo único de LTE o con opciones de respaldo 3G/2G.

• LTE Main Diversity GNSS Triple Port u.FL Antenna de 100mm



Figura 25: LTE Main Diversity GNSS Triple Port u.FL Antenna de 100mm

Antenas LTE principal y Diversity combinadas con una antena GNSS en una sola antena formada. Ajuste directo para el módulo Mini PCIe LTE de Quectel EC25, Telit LE910C1 y Telit LE910C4.

Tomando en cuenta las medidas anteriormente mencionadas, se presenta un bosquejo del diseño modular para la unidad contenedora, cabe aclarar que la siguiente propuesta puede presentar modificaciones durante el desarrollo del proyecto, con el fin de cumplir con las necesidades del sistema y presentar un diseño acorde a los cambios.

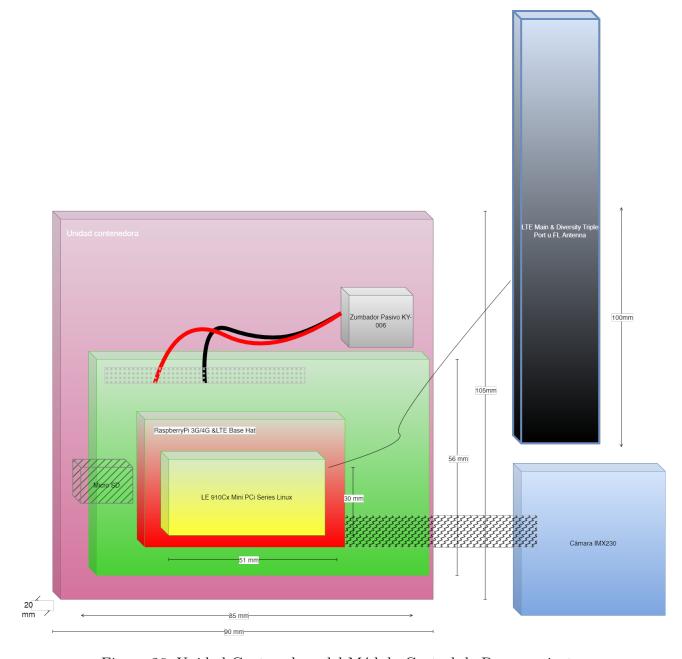


Figura 26: Unidad Contenedora del Módulo Central de Procesamiento

12.1.2. Diseño del Submódulo de Procesamiento de Imágenes

Puntos de Referencia

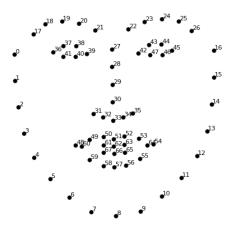


Figura 27: Puntos de referencia

A su vez, se utilizarán puntos de referencia con la ayuda de el software OpenCV y el modelo iBUG 300-W de delimitación de rostro para dividir las características que posteriormente serán extraídas y posteriormente clasificadas.

En la siguiente tabla se muestra la delimitación y agrupación de los puntos de interés, tales como: ojo derecho, ojo izquierdo y boca.

Partes	Puntos de Referencia
Boca	[48-67]
Ojo Derecho	[36-41]
Ojo Izquierdo	[42-46]

Tabla 39: Agrupación de Puntos de Referencia

Mouth Opening Ratio

Bostezar es un signo cansancio. El bostezo se caracteriza por una apertura lenta y amplia de la boca. Por lo que se necesita medir el tamño y la forma de la boca es necesario para identificar un bostezo. Para esto, se utilizara el *Mouth Opening Ratio* que es un método que utiliza puntos de referencia para medir la apertura de la boca. Entre más grande sea este valor, más es la aperatura de la boca, por lo tanto cumple con las características de un bostezo.



Figura 28: Mouth Opening Ratio

La formula general para calular el MOR es la siguiente:

$$MOR = \frac{\|p_2 - p_8\| + \|p_3 - p_7\| + \|p_4 - p_6\|}{2\|p_1 - p_5\|}$$
(9)

Utilizando nuestros puntos de referencia, se podrá calcular el MOR de la siguiente manera:

$$MOR = \frac{\|P49 - P59\| + \|P51 - P57\| + \|P53 - P55\|}{2\|P48 - P54\|}$$
(10)

12.1.3. Diseño del Submódulo de Deep Learning

12.2. Diseño del Módulo de Comunicaciones

12.2.1. Diseño del Submódulo de Transmisión de Datos

12.2.2. Diseño del Submódulo de Telemetría

12.2.3. Diseño del Submódulo de Cobertura

12.3. Diseño de la Estación Base

Con base en los requerimientos, se plantea realizar el diseño de la arquitectura del Módulo de Estación Base, integrando el Módulo de Procesamiento Central. El cual hará énfasis en la organización y comunicación de los elementos que lo conforman.

El siguiente diagrama muestra la arquitectura del sistema de Estación base, el cual se compone de las interacciones de los elementos que permitirán al usuario acceder e interactuar con la aplicación web. El diagrama también muestra la participación del Módulo de Procesamiento Central ya que el registro de incidencias y el envío del video de incidencia serán realizados por dicho módulo. La información de los reportes de incidencias y el registro de los conductores serán almacenados en Mongo DB, mientras que los videos de incidencia se almacenarán en Amazon S3. Las credenciales de los Usuarios Administradores que tendrán permitido acceder a la aplicación se almacenarán en Amazon Cognito. Para la aplicación web, el backend será desarrollado en node.js mientras que el frontend será desarrollado en React, posteriormente los archivos se almacenarán en un repositorio dentro de Github. La aplicación web será alojada y desplegada desde AWS Amplify, lo cual le permitirá al cliente acceder a la aplicación desde una URL.

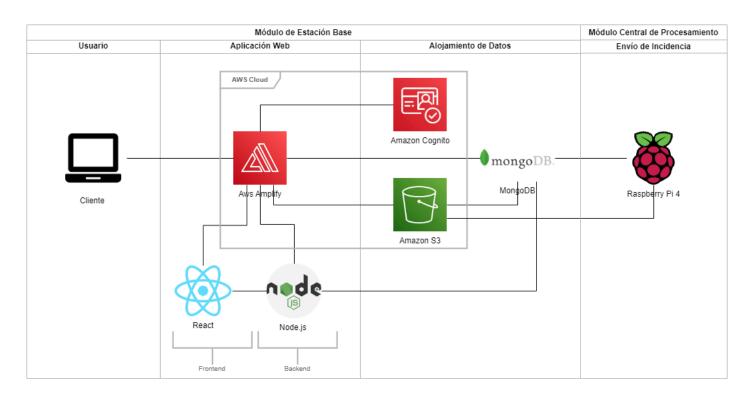


Figura 29: Arquitectura del Módulo de Estación Base

Elección del servidor de alojamiento Después de haber analizado los distintos proveedores de alojamiento así como sus características, llegamos a la conclusión que el que mejor cumple con los requisitos del proyecto es AWS Amplify. Ya que este contiene una suite de herramientas que facilitan la implementación de una aplicación web, como por ejemplo S3, que es un servicio de alojamiento en la nube utilizado para archivos multimedia de gran tamaño. [4]



Figura 30: Diagrama de Componentes AWS Amplify

Otro factor fundamental por el cual se decidió utilizar la suite de AWS Amplify, es que esta cuenta con su propia CDN, lo cual significa que los tiempos de respuesta al usar la aplicación web deben de ser mínimos.

12.3.1. Diseño de la Aplicación Web

Para el diseño y desarrollo de la Aplicación web, se decidió utilizar el lenguaje Javascript, ya que este cuenta con las herramientas y/o frameworks que mejor se adaptan a los requisitos previamente definidos. A su vez, se decidió utilizar el NodeJs para el sistema backend.

Node.js, es un entorno en tiempo de ejecución multiplataforma basado en JavaScript. Este es controlado por eventos, permitiendo establecer y gestionar múltiples conexiones al mismo tiempo. Gracias a esta característica, el bloqueo de procesos no existe. NodeJs trabaja fundamentalmente bajo dos características: asincronía, que permite la ejecucción de varios procesos al mismo tiempo, y Entrada/salida sin bloqueo, que significa poder trabajar con múltiples solicitudes sin bloquear un hilo para una sola solicitud. [2]

NodeJs es capaz de manejar distintas peticiones sin que tener que esperar a que una petición sea respondida para continuar con la siguiente petición. De ahí la elección de este entorno de Javascript para el desarrollo de la aplicación web.

A continuación se muestran diversos diagramas de secuencias que describen los procesos de los requerimientos definidos en la sección de Análisis.

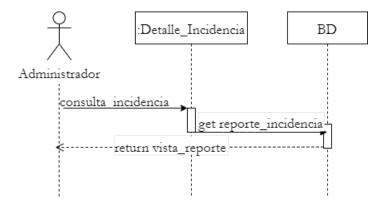


Figura 31: Diagrama de Secuencia Detalle Reporte Incidencia

El Administrador podrá consultar el reporte de incidencia de cada uno de los conductores. Accediendo a la base de de datos de MongoDB

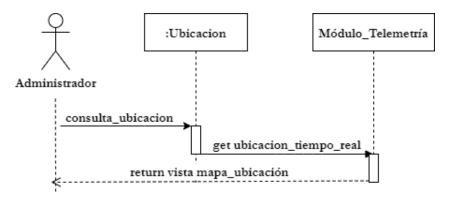


Figura 32: Diagrama de Secuencia Consultar Ubicación

De igual manera, el Administrador podrá consultar la ubicación en tiempo real del conductor.



Figura 33: Diagrama de Secuencia Recuperar Contraseña

También podrá recuperar su contraseña en caso de que esta sea olvidada.

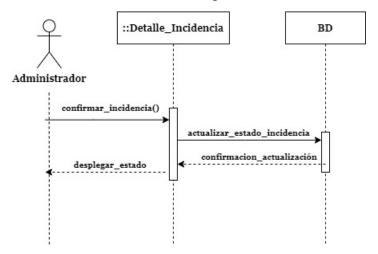


Figura 34: Diagrama de Secuencia Confirmar Incidencia

Para evitar falsos positivos, el Administrador podrá confirmar una incidencia una vez mirando el videoclip del incidente.

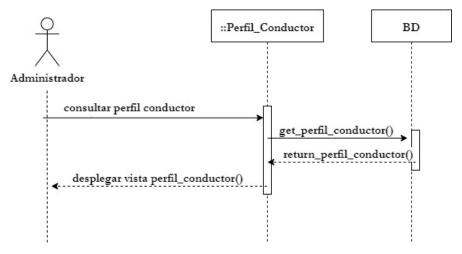


Figura 35: Diagrama de Secuencia Consultar Perfil

El Administrador podrá consultar el perfil de cada conductor.

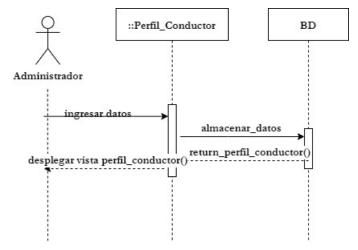


Figura 36: Diagrama de Secuencia Registrar Conductor

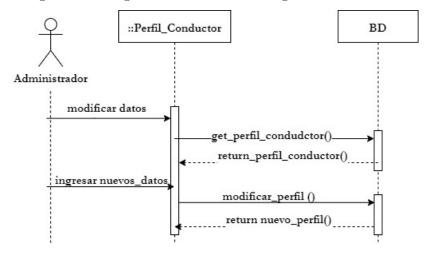


Figura 37: Diagrama de Secuencia Modificar Conductor

En caso de que los datos del conductor sean incorrectos, el administrador podrá modificarlos.

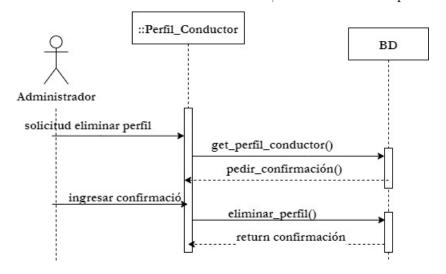


Figura 38: Diagrama de Secuencia Eliminar Conductor

El Administrador también tendrá la opción de dar de baja a un conductor.

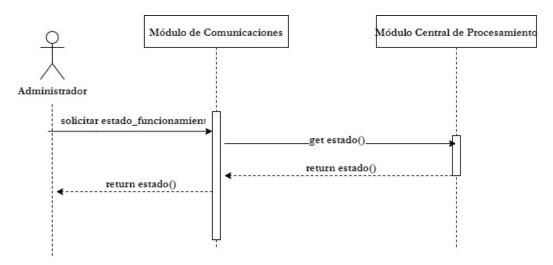


Figura 39: Diagrama de Secuencia Estado de los Periféricos

La aplicación web indicará si alguno de los periféricos no se encuentra en correcto funcionamiento, lanzando una alerta indicando el número de Unidad y a qué conductor pertenece.

A continuación se muestra el diseño propuesto de cada una de las vistas que tendrá la aplicación web.



Figura 40: Página Inicio de Sesión

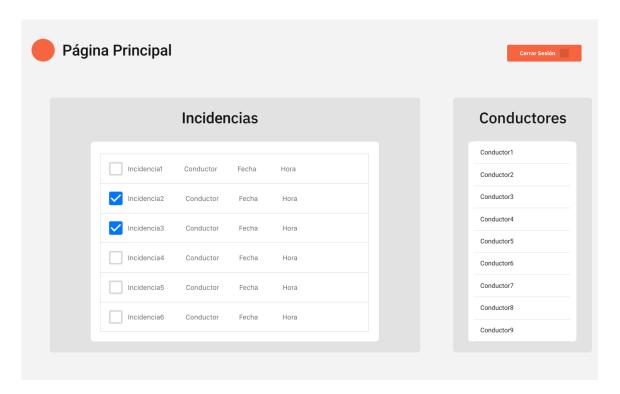


Figura 41: Página Principal

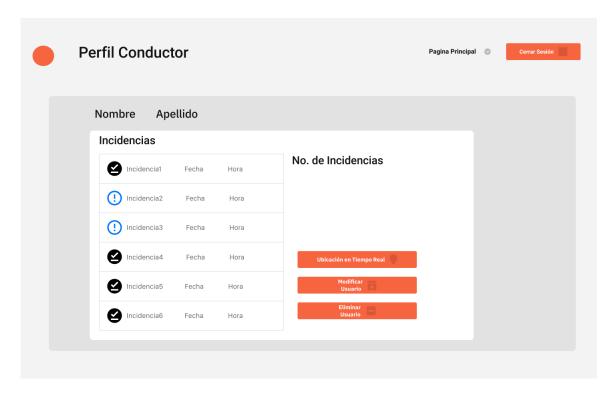


Figura 42: Página Perfil del Conductor



Figura 43: Página Detalle de Incidencia

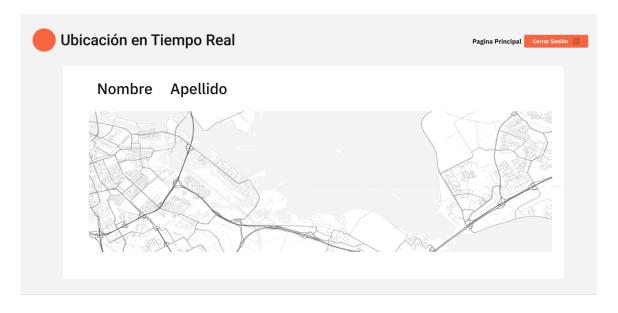


Figura 44: Página Ubicación en Tiempo Real

12.3.2. Diseño de la Base de Datos

Elección del manejador de Base de Datos

MongoDB

Debido a la escalabilidad horizontal, facilidad de implementación, bajo coste y flexibilidad que ofrece los gestores de bases de datos NoSQL para adaptarse a las necesidades del proyecto, se optó por la elección de un gestor de este tipo. Además, se contemplaron las posibles modificaciones dentro del modelado de la base de datos, las cuales tendrán como motivo, cumplir los requisitos del sistema y presentar la información necesaria en la aplicación web. Estas modificaciones (en caso de ser necesarias) podrán ser fácilmente aplicadas usando un SGBD NoSQL ya que ofrecen una mayor facilidad de realizar cambios dentro del esquema a diferencia de un SGBD SQL.

Dentro de los SGBD NoSQL se eligió MongoDB, ya que la aplicación web será desarrollada utilizando como base el lenguaje JavaScript y el framework Node.js para realizar el backend de la aplicación. Por lo cual MongoDB, se integrerá de manera funcional en el desarrollo del proyecto. Además, MongoDB es de código abierto, y es una herramienta gratuita hasta cierto punto, por lo cual no se requerirá una licencia para la implementación. Otra característica importante es que es una base de datos multiplataforma, esto nos permitirá registrar información desde el sistema operativo Linux, que se ocupará en la Raspberry Pi y por otro lado se ocupará Windows en la aplicación web para la inserción, modificación, lectura y eliminación de los datos en la base de datos.[6]

MongoDB utiliza "documentos" para registrar los datos, estos documentos son almacenados dentro de las colecciones, las cuales, en una base de datos relacional se asemeja a una tabla. Las bases de datos en MongoDB están conformadas por una o más colecciones de documentos.

MongoDB almacena registros de datos como documentos BSON. BSON es una representación binaria de documentos JSON, aunque contiene más tipos de datos que JSON.

Un registro en MongoDB es un documento, que es una estructura de datos compuesta por pares de campo y valor. Los documentos MongoDB son similares a los objetos JSON. Los valores de los campos pueden incluir otros documentos, matrices y matrices de documentos.

Figura 45: Estructura de un Documento en MongoDB

Basado en la estructura NOSQL de MongoDB, se propone el siguiente modelo para la base de datos, la cual contará con dos colecciones: Conductores e Incidencias. Cabe mencionar que en dicho modelo no se contempla a los administradores, debido a que se utilizará el sistema

de Amazon Cognito, que ofrece herramientas de autenticación, registro, verificación e inicio de sesión para el usuario.

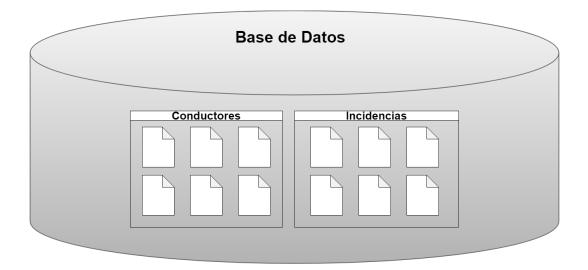


Figura 46: Modelo propuesto para la base de datos en MongoDB

El modelo de documento para la colección Conductores, se usará para registrar el nombre y apellido de cada conductor, así mismo se contabilizará el número de incidencias que presenté cada uno de ellos, el contador del conductor en marcha aumentará cada vez que el Módulo Central de Procesamiento envié un reporte de incidencia a la base de datos. Si el Usuario Administrador del Módulo de la Estación Base revisa el video de la incidencia y lo cataloga como Descartar entonces se restará la incidencia, si esta es catalogada como Confirmar, el contador permanecerá igual. Es importante mencionar que el registro de cada conductor se realizará desde la Aplicación Web. A continuación, se muestran los campos y un ejemplo de los valores que pueden ser ingresados dentro del documento de registro de conductores.

```
{ "_id" : 1,
   "NombreConductor" : "Nombre Conductor",
   "ApellidoConductor" : "ApellidoMaterno ApellidoPaterno",
   "NúmeroIncidencias" : 0
}
```

Figura 47: Documento de Registro de Conductores

El modelo de documento para la colección Incidencias, se usará para registrar el Reporte de Incidencia que presente un conductor, el cual será enviado desde el Módulo Central de Procesamiento, por tanto, se realizará una consulta previa a la colección Conductores para obtener el id, nombre y apellido del conductor en marcha. Posteriormente se realizará el reporte de la incidencia, el cual contendrá el Id del conductor, la fecha y hora de la incidencia, el nombre y apellido del conductor, y el estado de incidencia, este último muestra si la incidencia fue catalogada como descartada o confirmada por parte del Usuario Administrador después de revisar el video de la incidencia. Como se mencionó anteriormente, MongoDB permite anidar documentos, por lo que, dentro de este documento se encontrará anidado

un segundo documento llamado Detalles, el cual registrará la Ubicación donde sé detectó la incidencia y la URL donde se encontrará almacenado el video.

```
{ "_id" : 1,
    "_idConductor" : "1",
    "NombreConductor" : "Alan",
    "ApellidoConductor" : "Gamboa del Angel",
    "FechaHora" : "2022-11-16T13:30:00.000Z",
    "Estado_Incidencia": null,
    "Detalles": {
        "Ubicación" : [ -73.856077, 40.848447 ],
        "Video" : "URL"
    }
}
```

Figura 48: Documento de registro de Incidencias

Cabe señalar que los anteriores modelos muestran el campo Id, sin embargo, MongoDB asigna automáticamente un Id, si el id no es especificado, esto lo realiza cada vez que se crea un nuevo documento dentro de una colección, el cual es un valor hexadecimal de 12 bytes representado en 24 caracteres. Por tanto, se utilizará el id que proporcione Mongo DB en los documentos.

■ Amazon S3 (Simple Storage Service)

Amazon S3, es un servicio de almacenamiento de objetos en la nube. Es utilziado para almacenar datos en la nube de una forma segura, eficienta y escalable.

Amazon Cognito

13. Conclusiones

En un principio, se tenía contemplado utilizar la red LoRaWan para la comunicación y transferencia de archivos. Sin embargo, después de las actividades investigación, nos dimos cuenta de que esta opción no era viable, ya que el *bitrate* soportado por LoRaWan es insuficiente para la transferencia de archivos multimedia, que es una parte fundamental de nuestro sistema. Por tanto, se optó por utilizar la interfaz de LTE-M, una opción más costosa, pero que cumple los requisitos de una alta tasa de transferencia, así como una buena integración con la Rasperry Pi 4.

En el caso del Submódulo de Procesamiento de imágenes, se tenía contemplado desarrollarlo de manera separada del submódulo de *machine learning* pero después de haber realizado un análisis más profundo, se decidió integrarlo dentro de este mismo. Esto para el ahorro de recursos de procesamiento y conseguir una mejor comunicación entre procesos. En un siguiente reporte, se terminará por diseñar la Red Neuronal Convolucional, así como el diseño del Módulo de Telemetría y de la Estación Base.

Pará el diseño de la unidad de almacenamiento se obtuvo un bosquejo prototipo, sin embargo, se tiene contemplado rediseñar el modelo con el fin de mejorar y adaptarla los cambios del sistema a futuro.

14. Referencias

Referencias

- [1] M. Paez y Emilio Abarca. Resumen Boletines, Instituto Mexicano del Transporte. https://imt.mx/resumen-boletines.html?IdArticulo=449&IdBoletin=168 (accedido el 18 de marzo de 2022).
- [2] Jonathan Wexler, Get Programming with Node.js, Manning, 2019
- [3] Marjin Haverbeke Eloquent Javascript, Third Edition, No Starch Press, 2020
- [4] Amazon, Amazon Amplify, https://aws.amazon.com/es/amplify/
- [5] David A. Forsyth, Jean Ponce, Computer Vision a Modern Approach, Second Edition, Pearson, 2012
- [6] Kyle Banker, MondoDB in Action, Second Edition, Manning, 20216
- [7] Fernando Berzal, Redes Neuronales y Deep Learning, Granada, 2018
- [8] Irv Kalb, Object-Oriented Python, Primera Edición, No Starch-Press, 2021
- [9] V.Moret Bonillo, Fundamentos de Inteligencia Artificial, Segunda Edición, Santiago de Compostela: Universidad de La Coruña Servicio de Publicaciones, 2005.
- [10] Ian Sommerville, *Ingeniería de Software*, Novena Edición , Pearson Eduación de México, 2011
- [11] Kenneth E. Kendall, Julie E. Kendall, *Análisis y Diseño de Sistemas*, Octava Edición , Pearson Educación de México, 2011
- [12] Aurélien Géron, Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras, and Tensorflow, Segunda Edición, O'Reilly, 2009
- [13] Kurt Demaagd, Anthony Oliver, Nathan Oostendorp y Katherine Scott Practical Computer Vision with OpenCV, Tercera Edición, O'Reilly, 2017
- [14] Cuno Plister, Getting Started with Internet of Things, Primera Edición, O'Reilly, 2011
- [15] Vilca Espinoza, R.A, Influencia de un sistema de geolocalización en el control y monitoreo de vehículos con dispositivos GPS en una empresa logística, 2007
- [16] S. Pachouly, N. Bhondve, A. Dalvi, V. Dhande y N. Bhamare. "Driver drowsiness detection using machine learning with visual behaviour". https://ijcrt.org/papers/IJCRT2006408.pdf (accedido el 2 de noviembre de 2022).