



Escuela
Politécnica
Superior

Título del Trabajo Fin de Grado/Máster



Grado en Ingeniería en Sonido e
Imagen en Telecomunicación

Trabajo Fin de Grado

Autor:

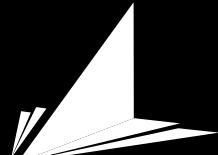
Luis Pérez-Sala García-Plata

Tutores:

José Francisco Vicent Frances

Nombre Apellido1 Apellido2 (tutor2)

Mayo 2022



Escuela
Politécnica
Superior

Título del Trabajo Fin de Grado/Máster

Subtítulo del proyecto

Autor

Luis Pérez-Sala García-Plata

Tutores

José Francisco Vicent Frances

Ciencia de la Computacion e Inteligencia Artificial

Nombre Apellido1 Apellido2 (tutor2)

Departamento del cotutor

Grado en Ingeniería en Sonido e Imagen en Telecomunicación

ALICANTE, Mayo 2022

Preámbulo

Poner aquí un texto breve que debe incluir entre otras:

“las razones que han llevado a la realización del estudio, el tema, la finalidad y el alcance y también los agradecimientos por las ayudas, por ejemplo apoyo económico (becas y subvenciones) y las consultas y discusiones con los tutores y colegas de trabajo. (?)”

Agradecimientos¹

Este trabajo no habría sido posible sin el apoyo y el estímulo de mi colega y amigo, Doctor Rudolf Fliesning, bajo cuya supervisión escogí este tema y comencé la tesis. Sr. Quentin Travers, mi consejero en las etapas finales del trabajo, también ha sido generosamente servicial, y me ha ayudado de numerosos modos, incluyendo el resumen del contenido de los documentos que no estaban disponibles para mi examen, y en particular por permitirme leer, en cuanto estuvieron disponibles, las copias de los recientes extractos de los diarios de campaña del Vigilante Rupert Giles y la actual Cazadora la señorita Buffy Summers, que se encontraron con William the Bloody en 1998, y por facilitarme el pleno acceso a los diarios de anteriores Vigilantes relevantes a la carrera de William the Bloody.

También me gustaría agradecerle al Consejo la concesión de Wyndham-Pryce como Compañero, el cual me ha apoyado durante mis dos años de investigación, y la concesión de dos subvenciones de viajes, una para estudiar documentos en los Archivos de Vigilantes sellados en Munich, y otra para la investigación en campaña en Praga. Me gustaría agradecer a Sr. Travers, otra vez, por facilitarme la acreditación de seguridad para el trabajo en los Archivos de Munich, y al Doctor Fliesning por su apoyo colegial y ayuda en ambos viajes de investigación.

No puedo terminar sin agradecer a mi familia, en cuyo estímulo constante y amor he confiado a lo largo de mis años en la Academia. Estoy agradecida también a los ejemplos de mis difuntos hermano, Desmond Chalmers, Vigilante en Entrenamiento, y padre, Albert Chalmers, Vigilante. Su coraje resuelto y convicción siempre me inspirarán, y espero seguir, a mi propio y pequeño modo, la noble misión por la que dieron sus vidas.

Es a ellos a quien dedico este trabajo.

¹Por si alguien tiene curiosidad, este “simpático” agradecimiento está tomado de la “Tesis de Lydia Chalmers” basada en el universo del programa de televisión Buffy, la Cazadora de Vampiros.<http://www.buffy-cazavampiros.com/Spiketesis/tesis.inicio.htm>

*A mi esposa Marganit, y a mis hijos Ella Rose y Daniel Adams,
sin los cuales habría podido acabar este libro dos años antes*²

²Dedicatoria de Joseph J. Roman en "An Introduction to Algebraic Topology"

*Si consigo ver más lejos
es porque he conseguido auparme
a hombros de gigantes*

Isaac Newton.

Índice general

1. Introducción (Con ejemplos de contenido)	1
1.1. Motivación	1
1.2. Objetivos	2
1.2.1. Objetivos Generales	2
1.2.2. Objetivos Específicos	2
1.2.3. Planificación	2
1.3. ¡Importante!, leer primero	2
1.4. Estructura de un TFG	3
1.5. Apartados dentro de los capítulos	4
1.6. Esto es una sección	4
1.6.1. Esto es una subsección	5
1.6.1.1. Esto es una subsubsección	5
1.6.1.1.1. Esto es un paragraph	5
1.7. Citar bibliografía	5
1.8. Notas a pie de página	5
1.9. Estilos de texto	6
1.10. Acrónimos	6
1.11. Tareas por hacer	7
2. Marco Teórico (Con ejemplos de listas)	9
2.1. Listas	9
2.2. Listas de definición	10
3. Objetivos (Con ejemplos de tablas)	13
3.1. Tablas	13
3.2. Otros diseños de tablas	15
4. Tecnologías	17
4.1. Modelos	17
4.1.1. Algoritmos Genéticos	17
4.1.2. XGBoost	19
4.1.3. Redes Neuronales	20
4.1.3.1. Unidimensionales	25
4.1.3.2. Bidimensionales (Conv-2D)	27
4.1.4. KNN	27
4.2. Especificaciones técnicas	28
4.2.1. Herramientas utilizadas	28
4.2.2. Especificaciones del servidor	29

5. Metodología	31
5.1. Diagrama de flujo	33
5.2. Diagrama de Gantt	34
5.3. Proceso	34
5.4. Inserción de figuras	49
6. Desarrollo (Con ejemplos de código)	53
6.1. Inserción de código	53
6.2. Usos y personalización	56
6.3. Importar archivos fuente	57
7. Resultados (Con ejemplos de gráficos)	59
7.1. Diagramas	59
7.2. Gráficas	60
7.2.1. Línea	60
7.2.2. Barras	61
7.2.3. Polar	62
7.3. Importados de MATLAB	63
7.4. Ejemplo avanzado	64
8. Conclusiones (Con ejemplos de matemáticas)	67
8.1. Matemáticas	67
A. Anexo I	71
B. Páginas horizontales	73
C. Importar PDF	77

Índice de figuras

4.1.	Inicialización de la población. Cada individuo está constituido por n parámetros del XGBoost a optimizar.	18
4.2.	Selección de padres candidatos.	18
4.3.	Mutación de hijos.	19
4.4.	Degradation state recognition of piston pump based on ICEEMDAN and XG-Boost(FIG3). Proceso de optimización de XGBoost.	20
4.5.	https://www.v7labs.com/blog/neural-networks-activation-functions . Arquitectura de una Red Neuronal.	21
4.6.	https://towardsdatascience.com/cross-entropy-loss-function-f38c4ec8643e Cross-Entropy entre la función Softmax (izquierda) y el valor de la clase verdadera (derecha).	23
4.7.	http://makeyourownneuralnetwork.blogspot.com/2020/02/calculating-output-size-of-convolutions.html	25
4.8.	https://indoml.com/2018/03/07/student-notes-convolutional-neural-networks-cnn-introduction/	25
4.9.	https://www.researchgate.net/journal/Transport-in-Porous-Media-1573-1634 . Ejemplo de ReLU aplicado a una convolución de dos dimensiones.	26
4.10.	https://www.researchgate.net/publication/329201018/figure/fig2/AS:697400008138753@154328452 architecture-of-our-1D-CNN-model-This-model-consists-of-two-convolutional-layers.png	26
4.11.	https://peltarion.com/knowledge-center/documentation/modeling-view/build-an-ai-model/blocks/1d-convolution Observamos la entrada de la red (izquierda) a la que se le aplica un kernel (en el centro) que resulta en la convolución de un mapa de características (derecha).	27
4.12.	https://forum.huawei.com/enterprise/es/data/attachment/forum/202108/20/150033de3l4nyvmcb0 KNN aplicado con distintos valores de k	28
5.1.	Flujo de datos del proceso del proyecto.	33
5.2.	Diagrama de Gantt de la planificación del proyecto.	34
5.3.	Histograma de tipo de accidente.	38
5.4.	Matriz de correlación para los predictores escogidos del dataset.	39
5.5.	PCA aplicado a los datos.	40
5.6.	https://towardsdatascience.com/train-test-split-and-cross-validation-in-python-80b61beca4b6 . División de un conjunto de datos en datos de entrenamiento y test.	41
5.7.	Evolución de hiperparámetros a lo largo de las iteraciones.	43
5.8.	Evolución del macro F1 score a lo largo de las iteraciones.	44
5.9.	Pesos asignados por XGboost a las características.	45
5.10.	Representación de las muestras de accidentes en forma de matriz de grises.	47
5.11.	Arquitectura de la CNN.	48

5.12. https://www.researchgate.net/journal/Transport-in-Porous-Media-1573-1634 . Función ReLU	49
5.13. Ejemplo de subfiguras	50
5.14. Ejemplo de subfiguras vertical	50
7.1. Diagrama realizado en latex con Tikz.	60
7.2. Gráfica sencilla.	61
7.3. OP/S003	61
7.4. Gráfica barras.	62
7.5. Directividad normalizada del altavoz (0 dBV en el eje).	63
7.6. Ejemplo de gráfica obtenida con matlab2tikz.	64
7.7. Amplitud de la aceleración en el modo número 8.	64
7.8. Señal realizada con Tikz, sin imágenes.	65

Índice de tablas

3.1. Ejemplo de tabla	13
3.2. Parámetros optativos de los entornos flotantes	14
3.3. Parámetros de los altavoces elegidos de la marca Beyma®.	15
3.4. Ejemplo 2	16
5.1. Descripción de los datos.	35
5.2. Transformaciones aplicadas a los datos.	37
5.3. Límites de inicialización y mutación de los hiperparámetros de los individuos.	43
5.4. Mejores parámetros de KNN tras aplicar GridSearch.	44
5.5. Transformaciones aplicadas a los datos.	46
5.6. Mejores parámetros de KNN tras aplicar GridSearch.	47
5.7. Esta es una tabla con múltiples imágenes. Útil cuando se deben mostrar varias juntas.	51

Índice de Códigos

6.1. ejemplo código C	53
6.2. ejemplo código C en color	54
6.3. ejemplo código PHP	54
6.4. ejemplo código PHP	54
6.5. ejemplo código Matlab en color	55
6.6. ejemplo código Matlab en blanco y negro	55
6.7. ejemplo código Python en color	56
6.8. ejemplo código Python en blanco y negro	56
6.9. Ejemplo de título abajo	57
6.10. Archivo C++ importado	58
6.11. Archivo Py importado	58
6.12. Archivo Matlab importado	58
7.1. Ejemplo de llamada a matlab2tikz	63

1. Introducción (Con ejemplos de contenido)

1.1. Motivación

Los accidentes de tráfico son uno de los principales problemas de Salud Pública en nuestros días. La multicausalidad, la variedad de las fuentes de datos y la poca cantidad de análisis específicos, apuntan a una gran complejidad en su tratamiento. Mas de 3.500 personas mueren, en las carreteras, diariamente en todo el mundo. Esto, significa casi 1,3 millones de muertes y aproximadamente 50 millones de lesiones cada año. Por lo tanto, la predicción de la gravedad de los accidentes de tráfico es un componente muy importante que se debe tener en cuenta, adoptando cualquier mejora en la predicción de la gravedad de los mismos. Además, el impacto económico y social asociado con los accidentes de tráfico lleva a las administraciones a buscar de manera activa mejoras. En el campo de la investigación sobre seguridad vial, el desarrollo de metodologías fiables para predecir y clasificar el nivel de gravedad, de los accidentes de tráfico, en función de diversas variables es un componente clave. La creciente disponibilidad de datos a gran escala de varias fuentes, incluidos los vehículos conectados y autónomos exige una comprensión profunda de las relaciones causales entre la seguridad y factores asociados con la ayuda de nuevas metodologías.

En las últimas dos décadas, los rápidos desarrollos en los métodos de aprendizaje automático (ML) y su regresión precisa y rendimiento de clasificación han atraído mucho la atención de los investigadores. Ha habido un número creciente de aplicaciones de métodos ML en la investigación de la gravedad de los accidentes. Aunque los métodos estadísticos tradicionales tienen formas funcionales rigurosas y claramente definidas, los métodos ML tienen una gran flexibilidad, requieren poca o ninguna suposición previa con respecto a los datos de gravedad de choques y son capaces de manejar valores perdidos, ruidos y valores atípicos.

A pesar de que la utilización de técnicas de inteligencia artificial (ML) en lugar de otras técnicas simples permite identificar las relaciones ocultas entre los factores de accidentes debido a la heterogeneidad de los datos de accidentes de tráfico, el principal inconveniente de estos modelos es que muy pocos estudios utilizan modelos de aprendizaje profundo para mejorar el rendimiento lo que se traduce en un bajo rendimiento en accidentes graves. Además, como los conjuntos de datos de accidentes de tráfico existentes, están muy desequilibrados, es difícil mejorar el rendimiento de las clases menos comunes como los accidentes graves. Basándose en lo expuesto anteriormente, en este trabajo se plantea estudiar y formalizar un modelo de aprendizaje profundo para predicción de la gravedad de los accidentes de tráfico. Con la finalidad de las características de los datos y preparar la entrada para el modelo de aprendizaje profundo, se ha utilizado una técnica para transformar números en matrices bidimensionales (Sharma et al., 2019) consistente en convertir un vector de características del accidente en una matriz de características, teniendo en cuenta que los vectores de características eran las variables de los datos del accidente y la matriz de características tenía las posiciones de las variables. Para fines de comparación, los resultados se han comparado con otros resultados

de modelos de aprendizaje automático.

1.2. Objetivos

1.2.1. Objetivos Generales

El objetivo principal de este trabajo final de Máster es desarrollar un sistema predictivo de la aviedad de accidentes de tráfico utilizando características que se pueden identificar en los lugares del accidente, como el sexo del conductor, el tipo de vehículo, el entorno o los atributos de la carretera.

1.2.2. Objetivos Específicos

Con la finalidad de realizar este objetivo principal, se plantean los siguientes objetivos secundarios:

1. Utilización de técnicas para la transformación de características cualitativas de los accidentes de tráfico en matrices numéricas.
2. Utilización de algoritmos de aprendizaje automático basado en árboles de decisiones (XGBoost) para inferir pesos de las características de accidentes de tráfico.
3. Utilizar técnicas de algoritmia evolutiva para optimización de parámetros de entrada del algoritmo XGBoost.
4. Desarrollar un enfoque basado en el aprendizaje profundo, redes convolucionales, para predecir la gravedad de los accidentes de tráfico.
5. Comparar los resultados de los modelos de aprendizaje profundo con otros modelos utilizando indicadores de rendimiento.

1.2.3. Planificación

Diagrama de Grant

Antes de comenzar la lectura de este documento debo agradecer el trabajo realizado por Pedro Pernías Peco en su plantilla de “tfg” que se puede ver en <https://github.com/lcg51/tfg>. Gracias a esa plantilla me he lanzado a crear mi versión. Algunos contenidos aquí mostrados han sido extraídos de la plantilla de Pedro.

Esta plantilla se ha diseñado de 0 y por ello no utiliza la misma estructura que la plantilla de Pedro. Pero la estructura de contenido para un TFG/TFM es la misma y a continuación se muestran las diferentes partes que debe tener un TFG/TFM redactado por Pedro.

1.3. ¡Importante!, leer primero

Este texto está escrito pensando en orientar a los alumnos que usarán L^AT_EX para escribir su Trabajo Final de Grado (TFG) y Trabajo Final de Máster (TFM).

Contiene información útil para aquellos que no tengan experiencia previa en L^AT_EX así como algunos datos acerca de cómo escribir mejor su TFG. A continuación, se ofrece una copia de la información que hay en el libro de estilo para la realización de los TFG de la EPS de la Universidad de Alicante.

En los capítulos siguientes encontrarás ejemplos de muchas de las cosas que se pueden realizar con L^AT_EX. Con un poco de paciencia, estudia cómo se hacen estas cosas y luego aplícalas en tus documentos.

1.4. Estructura de un TFG

En caso de que el TFG/TFM tenga como finalidad la elaboración de un proyecto o un informe científico o técnico, deberá ajustarse a lo dispuesto en las normas UNE 157001:2002 y UNE 50135:1996 respectivamente.

Si el TFG/TFM tiene por finalidad la elaboración de un trabajo monográfico, el documento presentado deberá constar de las siguientes partes, teniendo como base la norma UNE 50136:1997.

Preámbulo: se describirán brevemente la motivación que ha originado la realización del TFG/TFM, así como una breve descripción de los objetivos generales que se quieren alcanzar con el trabajo presentado.

Agradecimientos: se podrán añadir las hojas necesarias para realizar los agradecimientos, a veces obligatorios, a las entidades y organismos colaboradores.

Dedicatoria: se podrá añadir una única hoja con dedicatorias, su alineación será derecha.

Citas: (frases célebres) se podrá añadir una única hoja con citas, su alineación será derecha.

Índices: cada índice debe comenzar en una nueva página, se incluirán los índices que se estimen necesarios (conforme UNE 50111:1989), en este orden:

Índice de contenidos: (obligatorio siempre) se incluirá un índice de las secciones de las que se componga el documento, la numeración de las divisiones y subdivisiones utilizarán cifras arábigas (según UNE 50132:1994) y harán mención a la página del documento donde se ubiquen.

Índice de figuras: si el documento incluye figuras se podrá incluir también un índice con su relación, indicando la página donde se ubiquen.

Índice de tablas: en caso de existir en el texto, ídem que el anterior.

Índice de abreviaturas, siglas, símbolos, etc.: en caso de ser necesarios se podrán incluir cada uno de ellos.

Cuerpo del documento: en el contenido del documento se da flexibilidad para su organización y se puede estructurar en las secciones que se considere. En todo caso obligatoriamente se deberá, al menos, incluir los siguientes contenidos:

Introducción: donde se hará énfasis a la importancia de la temática, su vigencia y actualidad; se planteará el problema a investigar, así como el propósito o finalidad de la investigación.

Marco teórico o Estado del arte: se hará mención a los elementos conceptuales que sirven de base para la investigación, estudios previos relacionados con el problema planteado, etc.

Objetivos: se establecerán el objetivo general y los específicos.

Metodología: se indicarán el tipo o tipos de investigación, las técnicas y los procedimientos que serán utilizados para llevarla a cabo; se identificarán la población y el tamaño de la muestra así como las técnicas e instrumentos de recolección de datos.

Resultados: incluirá los resultados de la investigación o trabajo, así como el análisis y la discusión de los mismos.

Conclusiones: obligatoriamente se incluirá una sección de conclusiones donde se realizará un resumen de los objetivos conseguidos así como de los resultados obtenidos si proceden.

Bibliografía y referencias: se incluirá también la relación de obras y materiales consultados y empleados en la elaboración de la memoria del TFG/TFM. La bibliografía y las referencias serán indexadas en orden alfabético (sistema nombre y fecha) o se numerará correlativamente según aparezca (sistema numérico). Se empleará la familia 1 como tipo de letra. Podrá utilizarse cualquier sistema bibliográfico normalizado predominante en la rama de conocimiento, estableciéndose como prioritarios el sistema ISO 690, sistema American Psychological Association (APA) o Harvard (no necesariamente en ese orden de preferencia). En esta plantilla Latex se propone usar el estilo APA indicándolo en la línea correspondiente como

```
\bibliographystyle{apacite}
```

Anexos: se podrán incluir los anexos que se consideren oportunos.

1.5. Apartados dentro de los capítulos

En L^AT_EX existen diferentes niveles de títulos para realizar secciones, subsecciones, etc. En esta web puedes ver más información al respecto https://en.wikibooks.org/wiki/LaTeX/Document_Structure

Para ello se utilizan los siguientes comandos;

```
\section{Esto es una sección}
Y este el contenido de la sección.
\subsection{Esto es una subsección}
Y este el contenido de la subsección.
\subsubsection{Esto es una subsubsección}
Y este el contenido de la subsubsección.
\paragraph{Esto es un paragraph}
Y este el contenido del paragraph. Que siempre se inicia en la misma línea que el título del mismo.
```

Y se genera lo siguiente:

1.6. Esto es una sección

Y este el contenido de la sección.

1.6.1. Esto es una subsección

Y este el contenido de la subsección.

1.6.1.1. Esto es una subsubsección

Y este el contenido de la subsubsección.

1.6.1.1.1. Esto es un paragraph Y este el contenido del paragraph. Que siempre se inicia en la misma línea que el título del mismo.

1.7. Citar bibliografía

Para citar la bibliografía tal como se define en el sistema APA (en esta web se indica como debe aparecer en el texto la cita: <http://guides.libraries.psu.edu/apaquickguide/intext>) se debe realizar con alguno de los comandos mostrados a continuación:

Esto es una cita estándar: `\citet{Shaw1996}`, que también puedes mostrar con paréntesis así: `\citet[ver]{Shaw1996}`. También se puede realizar una cita indicando a qué parte te refieres `\citet[Cap. 2]{Shaw1996}` o `\citet[ver][Cap. 2]{Shaw1996}`.

También puedes mostrar todos los autores cuando hay más de 2 autores añadiendo un asterisco después del comando como: `\citet{*}{Akyildiz2005}`, sin el asterisco quedaría así: `\citet{Akyildiz2005}`.

O puedes citar dos o más fuentes al mismo tiempo: `\citet{Barkan1995,Leighton2012}`

Y L^AT_EX genera lo siguiente:

Esto es una cita estándar: ?, que también puedes mostrar con paréntesis así: (?). También se puede realizar una cita indicando a qué parte te refieres (ver ?, Cap. 2) o (?, Cap. 2) o (ver ?).

También puedes mostrar todos los autores cuando hay más de 2 autores añadiendo un asterisco después del comando como: ?, sin el asterisco quedaría así: ?.

O puedes citar dos o más fuentes al mismo tiempo: (??)

1.8. Notas a pie de página

Para introducir notas a pie de página se debe escribir lo siguiente:

La plantilla necesita el motor XeLaTeX `\footnote{Para más información sobre XeLaTeX visita \url{https://es.sharelatex.com/learn/XeLaTeX}}` (el más recomendable actualmente), por lo que si el programa que utilizas compila la plantilla con el motor pdfLaTeX `\footnote{También puedes buscar más información en internet}` (el más habitual pero menos potente) debes cambiarlo por `\footnote{XeLaTeX en las opciones del programa}`. Si no sabes como hacerlo busca en el manual del programa o en google.

L^AT_EX genera lo siguiente (observa las notas a pie de página):

La plantilla necesita el motor XeLaTeX¹ (el más recomendable actualmente), por lo que si el programa que utilizas compila la plantilla con el motor pdfLaTeX² (el más habitual pero menos potente) debes cambiarlo por XeLaTeX en las opciones del programa. Si no sabes como hacerlo busca en el manual del programa o en google.

1.9. Estilos de texto

A continuación se muestran ejemplos de distintos estilos de texto:

- `\textit{Cursiva}` → *Cursiva*
- `\emph{Cursiva 2}` → *Cursiva 2*
- `\textbf{Negrita}` → **Negrita**
- `\texttt{Monoespacio}` → Monoespacio
- `\textsc{Mayúsculas capitales}` → MAYÚSCULAS CAPITALES
- `\uppercase{Todo mayúsculas}` → TODO MAYÚSCULAS

1.10. Acrónimos

Ahora vamos a ver cómo se ponen los acrónimos.

La norma dice que la primera vez que aparece un acrónimo debe ponerse su fórmula completa, es decir lo que significa, al lado del acrónimo. Después de ello, podemos usar sólo el acrónimo salvo cuando consideremos que debemos volver a usar la fórmula completa por alguna razón de legibilidad.

¿Cómo llevar la cuenta de cuándo es la primera vez que ponemos el acrónimo? si hacemos cambios en el doc es fácil que perdamos esa información así que lo mejor es que sea el propio LATEX el que lleve esa cuenta. Para ello tenemos que hacer dos cosas:

Primero: creamos la entrada del acrónimo en el fichero acronimos.tex. Revisa los comentarios de su cabecera para saber cómo crear esa entrada. Básicamente lo que hacemos allí es poner la “fórmula corta” y la “fórmula larga” del acrónimo es decir, el propio acrónimo y su significado

Segundo: escribimos en el texto el acrónimo SIEMPRE diciendo que es un acrónimo y el tipo de fórmula que queremos usar. Por ejemplo, si siempre que queremos hacer referencia al IEEE escribimos

```
\gls{ieee}
```

se consigue que la primera vez que aparezca el acrónimo ponga las fórmulas larga y corta y en las siguientes ocasiones sólo aparecerá la corta.

¹Para más información sobre XeLaTeX visita <https://es.sharelatex.com/learn/XeLaTeX>

²También puedes buscar más información en internet

Aquí va un ejemplo:

Si escribimos:

El \gls{ieee} es una institución muy importante en el mundo de la ingeniería. El \gls{ieee} lleva marcando normas y protocolos desde hace mucho tiempo. Pero el \gls{ieee} no está solo en esta tarea. Además del \gls{ieee} hay muchas otras instituciones para ello.

Obtendremos:

El Institute of Electrical and Electronics Engineers (IEEE) es una institución muy importante en el mundo de la ingeniería. El IEEE lleva marcando normas y protocolos desde hace mucho tiempo. Pero el IEEE no está solo en esta tarea. Además del IEEE hay muchas otras instituciones para ello.

1.11. Tareas por hacer

En esta plantilla se ha incluido un paquete para incluir notas/comentarios en el texto para recordar partes que hay que revisar o terminar de desarrollar. El uso es sencillo, el manual para conocer todos los comandos se encuentra en <http://osl.ugr.es/CTAN/macros/latex/contrib/todonotes/todonotes.pdf>, a continuación se muestran algunos ejemplos:

Para incluir un comentario sobre el texto:

Recomiendo utilizar programas LaTeX que permitan trabajar con sistema de archivos para poder editar el ↵
conjunto de capítulos en la misma ventana. Este tipo de función lo tienen programas como ↵
TexStudio, es multiplataforma. \todo{Incluir más ejemplos de programas}

LATEX genera lo siguiente:

Recomiendo utilizar programas LaTeX que permitan trabajar con sistema de archivos para poder editar el conjunto de capítulos en la misma ventana. Este tipo de función lo tienen programas como TexStudio, es multiplataforma.

Incluir más ejemplos de programas

Para incluir un comentario sobre el texto pero dentro del texto:

Recomiendo utilizar programas LaTeX que permitan trabajar con sistema de archivos para poder editar el ↵
conjunto de capítulos en la misma ventana. Este tipo de función lo tienen programas como ↵
TexStudio, es multiplataforma. \todo[inline]{Incluir más ejemplos de programas}

LATEX genera lo siguiente:

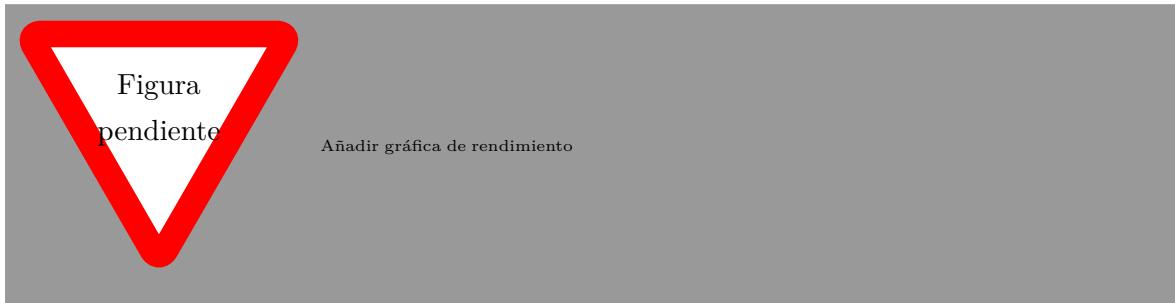
Recomiendo utilizar programas LaTeX que permitan trabajar con sistema de archivos para poder editar el conjunto de capítulos en la misma ventana. Este tipo de función lo tienen programas como TexStudio, es multiplataforma.

Incluir más ejemplos de programas

También se puede dejar indicado donde falta una imagen o figura, para incluirla más adelante del siguiente modo:

\missingfigure{Añadir gráfica de rendimiento}

LATEX genera lo siguiente:



2. Marco Teórico (Con ejemplos de listas)

2.1. Listas

Hacer una lista es simple en L^AT_EX. Para ello has de crear un entorno (así se llama) itemize con

```
\begin{itemize}  
...  
\end{itemize}
```

Y dentro de esa estructura, añadir cada elemento de la lista precedido de

```
\item primer ítem de lista  
\item segundo ítem de lista  
...  
\item ultimo ítem de lista
```

Es importante que revises este texto tal como aparece en la plantilla y relaciones el aspecto que tiene el PDF final con cómo está escrito el documento L^AT_EX.

Aquí va una lista con subtérminos:

```
\begin{itemize}  
\item Ingeniería Informática.  
\item Ingeniería Sonido e Imagen en Telecomunicación.  
\item Ingeniería Multimedia.  
    \subitem Mención: Creación y ocio digital.  
    \subitem Mención: Gestión de Contenidos.  
\end{itemize}
```

El resultado es el siguiente:

- Ingeniería Informática.
- Ingeniería Sonido e Imagen en Telecomunicación.
- Ingeniería Multimedia.

Mención: Creación y ocio digital.

Mención: Gestión de Contenidos.

Aquí va una lista con subtérminos pero numerada:

```
\begin{enumerate}  
\item Ingeniería Informática.  
\item Ingeniería Sonido e Imagen en Telecomunicación.
```

```
\item Ingeniería Multimedia.
\begin{enumerate}
    \item Mención: Creación y ocio digital.
    \item Mención: Gestión de Contenidos.
\end{enumerate}
\end{enumerate}
```

El resultado es el siguiente:

1. Ingeniería Informática.
2. Ingeniería Sonido e Imagen en Telecomunicación.
3. Ingeniería Multimedia.
 - a) Mención: Creación y ocio digital.
 - b) Mención: Gestión de Contenidos.

2.2. Listas de definición

Puedes realizar una lista de conceptos con su definición del siguiente modo:

```
\begin{description} % Inicio de la lista
    \item[MAPP XT.] Programa desarrollado por \textit{Meyer Sound} para el diseño y ajuste de sistemas
        ↪ formados por altavoces de su marca.
    \begin{description} % Realiza una lista dentro de la lista
        \item[Ventajas:]~
            El programa permite realizar múltiples ajustes tal como se podría realizar en la realidad con un
                ↪ procesador real.

            Permite analizar la fase recibida en cualquier punto y compararla con otras mediciones.

            Dispone de varios tipos de filtros, inversiones de fase, etc.
        \item[Inconvenientes:]~
            No existe una lista global de los altavoces ubicados en el plano, por lo tanto solo se pueden editar
                ↪ seleccionándolos sobre el plano.

            Sólo permite diseñar en 2 dimensiones, principalmente sobre la vista lateral ya que los array de
                ↪ altavoces no permite voltearlos.
    \end{description}
\end{description}
```

Y L^AT_EX genera lo siguiente:

MAPP XT: Programa desarrollado por *Meyer Sound* para el diseño y ajuste de sistemas formados por altavoces de su marca.

Ventajas: El programa permite realizar múltiples ajustes tal como se podría realizar en la realidad con un procesador real.

Permite analizar la fase recibida en cualquier punto y compararla con otras mediciones.

Dispone de varios tipos de filtros, inversiones de fase, etc.

Inconvenientes: No existe una lista global de los altavoces ubicados en el plano, por lo tanto solo se pueden editar seleccionándolos sobre el plano.

Sólo permite diseñar en 2 dimensiones, principalmente sobre la vista lateral ya que los array de altavoces no permite voltearlos.

3. Objetivos (Con ejemplos de tablas)

3.1. Tablas

Ahora veremos otra estructura más: las tablas.

Aquí va una tabla¹ para que se vea cómo insertar una tabla simple dentro del documento.

```
\begin{table}[h]
  \centering
  \begin{tabular}{|lll|}
    &columna A&columna B&columna C\\
    \hline
    fila 1&fila 1, columna A & fila 1, columna B & fila 1, columna C\\
    fila 2&fila 2, columna A & fila 2, columna B & fila 2, columna C\\
    fila 3&fila 3, columna A & fila 3, columna B & fila 3, columna C\\
    \hline
  \end{tabular}
  \caption{Ejemplo de tabla.}
  \label{tablaejemplo}
\end{table}
```

	columna A	columna B	columna C
fila 1	fila 1, columna A	fila 1, columna B	fila 1, columna C
fila 2	fila 2, columna A	fila 2, columna B	fila 2, columna C
fila 3	fila 3, columna A	fila 3, columna B	fila 3, columna C

Tabla 3.1: Ejemplo de tabla.

LATEX usa un sistema de parámetros para “decorar” las tablas. Puedes consultar estos parámetros en la tabla 3.2 de la página 14. La tabla se ubicará donde, a juicio de **LATEX**, menos moleste por lo que puede no aparecer necesariamente donde se ha insertado en el texto original.

Existe la posibilidad de forzar que las tablas, figuras u otros objetos aparezcan en la zona del texto que se desea aunque en ocasiones puede dejar grandes espacios en blanco. El comando a utilizar es:

```
\FloatBarrier
```

Que introducido justo después de una tabla, figura, etc (después del comando `\end{...}`) fuerza la aparición en el texto, empujando el contenido.

¹En <http://www.tablesgenerator.com/> se puede encontrar un generador On-Line de tablas para **LATEX**

Parámetro	Significado
h	Sitúa el elemento flotante <i>preferentemente</i> (es decir, si es posible) en la situación exacta donde se incluye este
t	Sitúa el elemento en la parte de arriba de la página
b	Sitúa el elemento en la parte de abajo de la página
p	Sitúa el elemento en una página aparte dedicada sólo a elementos flotantes; en el caso del formato article , ésta se sitúa al final del documento, mientras que para al book es colocada al final de cada capítulo

Tabla 3.2: Parámetros optativos de los entornos flotantes

También es posible elegir el ancho de cada columna y la orientación del texto en cada una. Por ejemplo:

```
\begin{table}[ht]
  \centering
  \begin{tabular}{|C{2cm}|C{2cm}|C{2cm}|C{2cm}|} % 4 columnas de 2cm – texto centrado y con bordes
    \hline
    \multicolumn{4}{|c|}{\textbf{\begin{tabular}{c}FUENTE: TRÁFICO RODADO\\ \hline
      \multicolumn{2}{c}{\textbf{HORARIO: TARDE}}\end{tabular}}} \\ \hline
    \textbf{dB(A)} & \textbf{Población expuesta tarde} & \textbf{\%} & \textbf{\scriptsize{CENTENAS}} \\ \hline
    \textbf{\textgreater{}70} & 0 & 0,000 & 0 \\ \hline
    65 - 70 & 348,9 & 9,792 & 3 \\ \hline
    60 - 65 & 1594,7 & 44,757 & 16 \\ \hline
    55 - 60 & 322,1 & 9,040 & 3 \\ \hline
    50 - 55 & 0 & 0,000 & 0 \\ \hline
    \textbf{\textgreater{}50} & 1297,3 & 36,410 & 13 \\ \hline
    \textbf{TOTAL} & 3563 & 100 & 35 \\ \hline
  \end{tabular}
  \label{my-label}
\end{table}
```

lATEX genera esto:

FUENTE: TRÁFICO RODADO HORARIO: TARDE			
dB(A)	Población expuesta tarde	%	CENTENAS
>70	0	0,000	0
65 - 70	348,9	9,792	3
60 - 65	1594,7	44,757	16
55 - 60	322,1	9,040	3
50 - 55	0	0,000	0
>50	1297,3	36,410	13
TOTAL	3563	100	35

Donde C{2cm} indica que la columna tiene el texto centrado y un ancho de 2 cm. Tambien

se puede utilizar L{} o R{} para poner el texto a la izquierda o derecha y definir un ancho concreto.

Páginas como <https://www.tablesgenerator.com/> ayudan a realizar tablas fácilmente, es lo más recomendado, ahorra mucho tiempo de trabajo y luego si falta algún detalle se puede retocar en el documento.

El formato estándar de las columnas es c, l o r, así lo genera la web mencionada antes, pero una vez generada puedes cambiar ese formato por el definido anteriormente para ajustar el ancho de las columnas, o mantenerlo así si el resultado ya es el deseado.

Para conocer más sobre las tablas puedes leer manuales como este: <https://latexlive.files.wordpress.com/2009/04/tablas.pdf> que contiene muchos ejemplos y explicaciones.

3.2. Otros diseños de tablas

Modelo	15LEX1600Nd	15P1000Fe V2
fs (<i>Hz</i>)	41	45
Re (<i>ohm</i>)	5.5	5.2
Le (μ <i>H</i>)	1600	1500
Bl (<i>N/A</i>)	25.7	27.4
M _{MS} (<i>g</i>)	175	157
C _{MS} (μ <i>m/N</i>)	84	78
R _{MS} (<i>kg/s</i>)	6.8	7.6
d (<i>cm</i>)	33.5	33
V _{as} (<i>dm</i> ³)	91	80.7
Q _{TS}	0.36	0.30
Q _{MS}	6.6	5.9
Q _{ES}	0.38	0.31
Sens (dB @ 2.83V/1m)	96	98
η	1.7%	2.4%
Sd (<i>cm</i> ²)	880	855

Tabla 3.3: Parámetros de los altavoces elegidos de la marca Beyma®.

140PU				50PU					
	Phase II		Phase I		Phase II		Phase I		
# BJet	≥ 4	2 or 3							
# Bkg	123	76	12	7	84	35	7	3	
Asimov	NM1	13	6	9	3	15	9	11	4
	NM2	6	2	4	1	7	3	5	1
	NM3	3	1	2	0	4	1	2	0
	STC	6	3	4	1	7	5	5	2

Tabla 3.4: Ejemplo 2

4. Tecnologías

Una vez definido el problema a tratar, los objetivos generales y específicos del proyecto, la solución propuesta y los requisitos a implementar hay que analizar las herramientas y tecnologías a utilizar. Para esto habrá que plantearse diferentes modelos y tecnologías disponibles para el desarrollo y optar por aquellos que aporten estabilidad y buen rendimiento.

4.1. Modelos

En primer lugar analizaremos los modelos utilizados durante la realización del proyecto.

4.1.1. Algoritmos Genéticos

Un *Algoritmo Genético* ?, es un modelo que imita la evolución de las especies en el ámbito de la biología, con el objetivo de encontrar una solución potencialmente óptima a un problema. El planteamiento de estos modelos consiste en evaluar los individuos pertenecientes a la población de la generación correspondiente para tomar el subconjunto de aquellas soluciones que mejor calidad ofrezcan mediante una función heurística denominada *función fitness* que aproxima soluciones ideales a un problema.

Las funciones heurísticas son funciones aproximadas a una solución ideal del problema, debido a que todas las posibles combinaciones de los parámetros a optimizar genera un espacio de búsqueda exponencial (problema NP-hard), es necesario crear una aproximación mediante la función heurística para acotar éste espacio.

Para comprender el funcionamiento de los algoritmos genéticos es necesario analizar cada una de las fases que lo constituyen:

1. Inicialización de la Población:

En primer lugar es necesario generar los n individuos de la población aleatoriamente. Cada uno de estos individuos está formado por el conjunto de parámetros que son objeto de optimización 4.1.

2. Evaluación de Población:

Es la primera fase del proceso iterativo del algoritmo genético y, en él, cada uno de los individuos pertenecientes a la población son evaluados mediante la función *fitness*.

3. Selección de Padres:

Una vez evaluados los individuos de la población, se procede a seleccionar aquellos que mejor valor han obtenido para crear nuevas soluciones a partir de éstos padres.

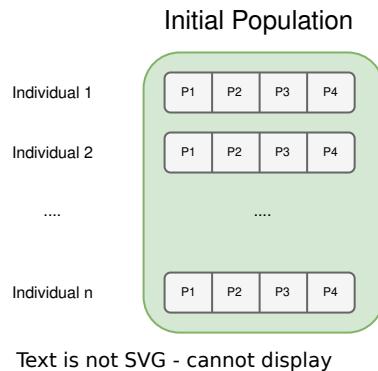


Figura 4.1: Inicialización de la población. Cada individuo está constituido por n parámetros del XGBoost a optimizar.

Existen distintas técnicas de selección, como por ejemplo escoger aquellos n mejores padres de la población o técnicas basadas en métodos probabilísticos, para que aquellos individuos que menos puntuación logren, tengan alguna probabilidad de ser elegidos para la generación de nuevas soluciones. Este tipo de técnicas se utilizan para aumentar la diversidad en la población y evitar caer en soluciones acotadas a mínimos locales del problema. Se puede ver el proceso de cómo son seleccionados los padres en función de su *fitness* en la figura 4.2.

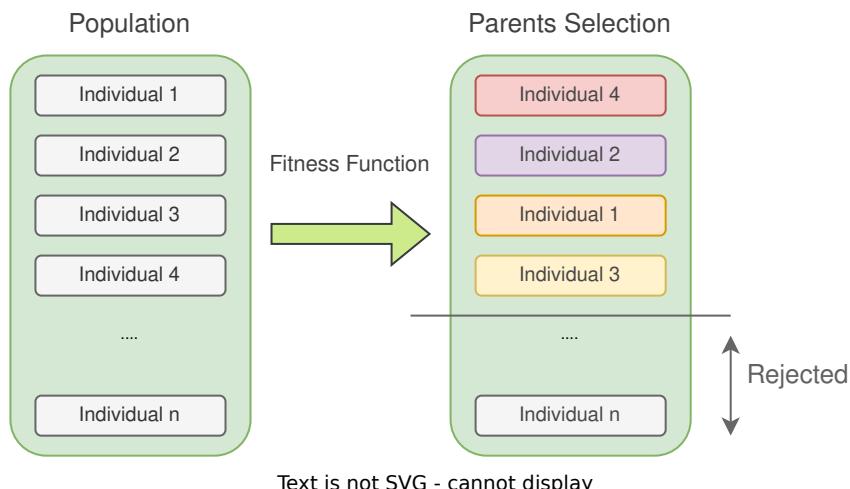


Figura 4.2: Selección de padres candidatos.

4. Cruce:

Una vez seleccionados los padres es necesario que intercambien información entre ellos para dar lugar a nuevos individuos, este proceso de herencia de información es posible realizarlo aplicando distintas filosofías; seleccionar un punto o posición de cruce a lo largo del vector de los padres y combinar ambos padres, o escoger aleatoriamente las posiciones de los parámetros de ambos padres y combinarlos para dar lugar a la solución

generada figura [4.3].

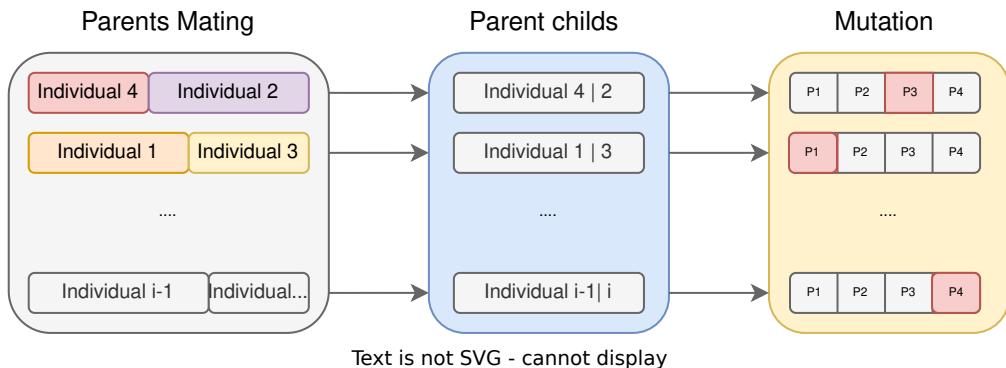


Figura 4.3: Mutación de hijos.

5. Mutación:

Cuando los padres seleccionados son combinados para dar lugar a los candidatos de la nueva generación, es importante aplicar un proceso de mutación entre éstos debido a la necesidad de generar diversidad en la población. Si se combina la misma información entre generaciones se corre el riesgo de converger prematuramente a un mínimo local del espacio de búsqueda. Por este motivo se introduce el concepto de mutación, que consiste en aplicar una modificación aleatoria sobre alguno de los parámetros de los individuos generados para poder ampliar el espacio de soluciones.

Cada una de las fases enumeradas anteriormente se repite de forma iterativa entre generaciones hasta que se cumpla alguna condición de parada.

A continuación enumeraremos los parámetros con los que configurar un algoritmo genético. Dependiendo del tipo de algoritmo utilizado es posible encontrar distintos parámetros con los que inicializar el algoritmo, sin embargo estos son los más extendidos:

- Probabilidad de cruce:

Probabilidad con la que dos padres intercambian su información entre sí para dar lugar a un nuevo individuo hijo.

- Probabilidad de mutación:

Indica la probabilidad con la que cada hiperparámetro puede variar su valor.

4.1.2. XGBoost

Extreme Gradient Boosting Algorithm (XGBoost) es una librería open-source que implementa algoritmos *ML Ensembles de tipo Boosting*. Se trata de uno de los algoritmos más importantes de los últimos años, logrando un rendimiento diez veces mayor a otras soluciones populares en una misma máquina y llegando a las primeras posiciones en numerosos retos propuestos en *Kaggle* ?.

XGBoost se basa en los modelos *Ensemble Boosting* de los algoritmos de *ML*, de ahí su nombre *Gradient Boosting*. La técnica *Boosting* se basa en construir un modelo robusto (*strong learner*) combinando una serie de modelos débiles (*weak learners*) ?.

Concretamente *XGBoost* implementa *Gradient Boosting Decision Trees (GBDT)*, que es un algoritmo similar a los *Random Forest*, y es utilizado tanto para clasificación como para regresión.

La diferencia principal entre los algoritmos *Random Forest* y *XGBoost* radica en el hecho de que los primeros utilizan algoritmos *Ensembles* tipo *Bagging* y construyen un modelo final predictivo mediante en el que la salida será la combinación de las predicciones de cada uno de los modelos individuales. En el caso de los modelos *Ensembles Boosting (XGBoost)* se combinan secuencialmente de forma que su objetivo es minimizar el error producido los árboles generales utilizando para ello el método de descenso por gradiente.

En la figura [4.4] se puede observar cómo se van construyendo los árboles clasificadores y cómo cada árbol minimiza el residuo producido por el árbol anterior.

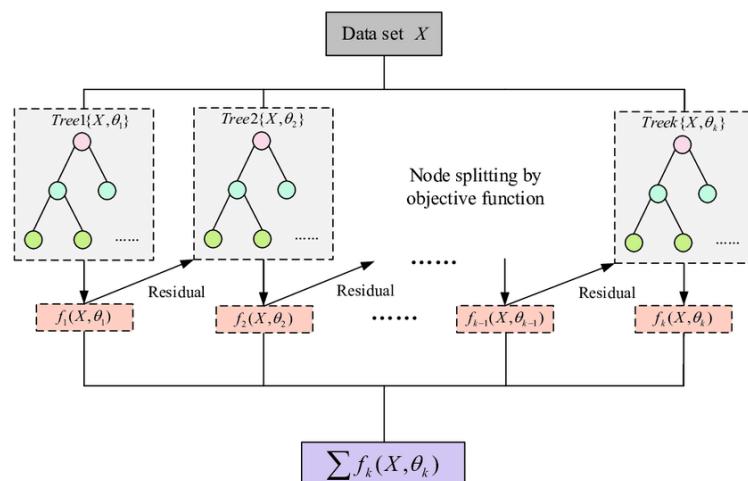


Figura 4.4: Degradation state recognition of piston pump based on ICEEMDAN and XGBoost(FIG3). Proceso de optimización de XGBoost.

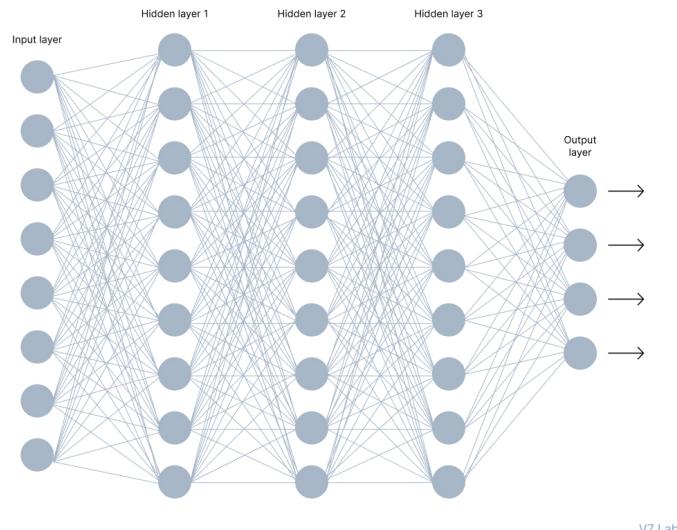
Además, *XGBoost* aplica técnicas de regularización en su función de pérdida, de tal forma que reduce la influencia individual de cada árbol generado y de sus hojas para poder dar lugar a posteriores árboles que consigan mejorar el modelo, evitando de esta manera el sobreajuste o *overfitting*.

4.1.3. Redes Neuronales

Las Redes Neuronales ? son modelos que emulan comportamiento del cerebro a la hora de procesar la información, entrenándose sobre un conjunto de datos de entrenamiento para identificar patrones entre ellos.

A modo de comprensión, se muestra la arquitectura de una *NN*, donde se pueden observar las conexiones entre cada capa de la red y sus salidas en la figura 4.5. Existe una capa de entrada inicial que corresponde a cada una de las características del ejemplo de entrada (en el caso de imágenes se trata de cada uno de los píxeles). Cada una de las características de la capa de entrada se conecta con cada una de las neuronas de la primera capa oculta *hidden layer* a través de conexiones denominadas pesos (*weights*) que son los que serán aprendidos en la red con el objetivo de encontrar patrones entre las características mediante el método de *Descenso por Gradiente* o *Gradient Descent* (*GD*).

Esta metodología se aplica para cada una de las *hidden layers* presentes en la arquitectura hasta la última capa, llegando hasta la última función *SoftMax* que dictará la clase predicha en base a la salida de la capa final, u *output layer*.



V7 Labs

Figura 4.5: <https://www.v7labs.com/blog/neural-networks-activation-functions>. Arquitectura de una Red Neuronal.

Existen una serie de conceptos comunes a todas las *NN* que es conveniente nombrar para su comprensión:

- Función de activación:

Las funciones de activación son las encargadas de decidir si una neurona es activada o no en función de la entrada a esta función. Esta función suele situarse en la salida de cada capa de la red para decidir si una determinada neurona de la siguiente capa se activa o no.

Existen distintos enfoques en lo que respecta a las funciones de activación, como la función logística, tangente hiperbólica y *softmax* entre otras.

- Entropía:

La entropía sobre una variable aleatoria X es el grado de incertidumbre producido en base a los posibles valores que puede tomar como respuesta. Se calcula en base a la siguiente fórmula:

$$H(X) = - \sum_{i=1}^n p(x_i) \log_2 p(x_i)$$

Donde x_i es cada uno de los posibles valores que puede tomar la variable como respuesta y $p(x_i)$ es la probabilidad de obtener dicho valor.

- Softmax:

Se trata de la generalización en forma multidimensional de la función logística o *logistic function*. *Softmax* es una función que permite la transformación de un vector de números reales a una distribución de probabilidad. Esta función se suele aplicar como capa de activación en el último nivel en las *NN*, representando la probabilidad de que la salida de la red pertenezca a cada una de las K clases posibles en el modelo ?.

Esto es necesario debido a que normalmente los componentes de la salida de la última capa de una red neuronal (*logits*) son el resultado de la predicción en forma de números reales no normalizados, por lo tanto pueden ser mayores que 1 e incluso negativos. La función permite calcular la distribución de probabilidad en base a estos *logits* y calcular la probabilidad de pertenencia de la muestra a cada una de las K clases que componen el modelo mediante la siguiente fórmula:

$$\sigma(z_i) = \frac{e^{z_i}}{\sum_{j=1}^K e^{z_j}} \quad \text{for } i = 1, 2, \dots, K$$

Esta función es continua y diferenciable, por lo que es posible aplicar el método *GD* para actualizar los valores de los pesos de la red neuronal en las capas anteriores gracias a estas propiedades que permiten la derivabilidad de la función.

- Cross-Entropy:

El objetivo de cross-entropy es minimizar la función de pérdida (*log loss*) comparando la probabilidad de la clase predicha con respecto a su valor verdadero. Al aplicar una penalización logarítmica, las probabilidades de las clases que más distan respecto a su valor verdadero se verán más acentuadas ?.

$$L_{CE} = - \sum_{i=1}^n y_i \log_2(p_i)$$

Donde n es el número de clases a predecir, el valor y_i es la etiqueta de la clase verdadera, y p_i es la probabilidad de que la muestra actual pertenezca a la clase i .

- Back Propagation:

En el proceso de entrenamiento de la *NN* es necesario actualizar los pesos de las capas ocultas con el objetivo de minimizar la cross-entropy total del modelo. Para minimizar

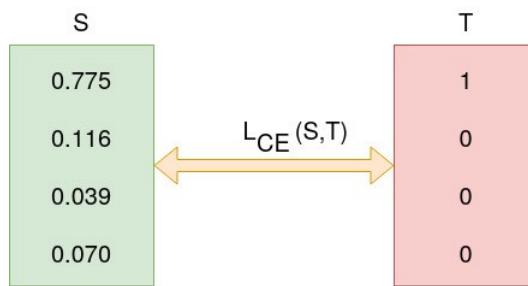


Figura 4.6: <https://towardsdatascience.com/cross-entropy-loss-function-f38c4ec8643e> Cross-Entropy entre la función Softmax (izquierda) y el valor de la clase verdadera (derecha).

este valor se utiliza un algoritmo de optimización que maximiza el valor de una función *GD*.

Gracias a las propiedades de la función *Softmax* es posible utilizar descenso por gradiente para calcular la derivada de la función de pérdida respecto de cada uno de los pesos de las capas intermedias de la red y actualizar cada uno de ellos con el objetivo de minimizar la función de pérdida.

- Learning Rate:

La *tasa de aprendizaje*, o *learning rate* define el tamaño de paso que se aplicará a la hora de optimizar los pesos de la red. El valor del *learning rate* se comprende en el intervalo $[0, 1]$, de tal forma que a menor valor de la tasa de aprendizaje menor será el cambio que se produce en los pesos de las neuronas del modelo, el caso contrario ocurre cuando adopta un valor alto.

Este parámetro no es sencillo de especificar, el *learning rate* es un regularizador que con valores altos permite que la red no caiga en *overfitting*, caso que ocurriría si el valor fuera demasiado pequeño y la minimización de la función de pérdida cayese en un mínimo local debido a aprender demasiado de los datos de entrenamiento. Si el valor es muy alto los pesos de los parámetros de la red variarán excesivamente impidiendo la convergencia en un mínimo de la función.

Esta disyuntiva ha sido ampliamente estudiada en los últimos tiempos, acerca de cuál es el valor ideal del *learning rate* en las *NN* ?, aunque comúnmente se configura con el valor 0.1.

- Batch Normalization:

El proceso de entrenamiento de una red neuronal puede ser costoso, ya que existen una gran cantidad de parámetros para cada capa que son optimizados durante el proceso de entrenamiento. Esto hace que este proceso sea demasiado sensible a los parámetros inicializados en el inicio del entrenamiento de la red, como es el ejemplo de establecer una tasa de aprendizaje *learning rate* muy baja para poder converger. Esto hace que el entrenamiento sea muy lento, por lo que es necesario normalizar las entradas para cada mini-batch (subconjuntos de datos de entrenamiento con el que se entrena la red

en cada época.

El método *Batch Normalization* ? normaliza los datos de tal forma que permite utilizar tasas de aprendizaje mayores además de actuar como regularizador, reduciendo así el número de capas *Dropout* que pudieran existir en la arquitectura.

!!!!!!!!!!!!!!CNN!!!!!!!!!!!!!!

A continuación definiremos los parámetros específicos aplicados a las *CNNs*:

- Kernels:

Son las estructuras que se encargan de realizar la convolución. Los kernels son matrices de pesos unidimensionales ($1 \times n$) o bidimensionales ($n \times m$) dependiendo del tipo de convolución que se esté aplicando (Convolución 1-D o Convolución 2-D), y se encargan de inferir patrones en la matriz de entrada gracias a la actualización de sus pesos. En función de la profundidad de la capa, los kernels podrán encontrar patrones más simples o más complejos debido a que la entrada a cada capa es una convolución (aplicación del filtro) de las capas anteriores.

Un kernel realiza el producto escalar de sus pesos con respecto a las posiciones de la matriz de entrada (imagen o *feature map*) que colisionen en ese momento con el kernel, generando un nuevo *feature map* de menor dimensión, a menos que se utilice la técnica de *Padding* ?.

- Filtros:

Un filtro no es más que una agrupación de kernels, siempre tendrán una dimensión mayor que la definida para el kernel. Por ejemplo, si disponemos de un kernel unidimensional ($1 \times n$), el filtro contendrá k kernels de ($1 \times n$) en la capa convolucional definida ?

- Strides:

Son los saltos producidos por un kernel en cada etapa de la convolución, dependiendo si la convolución es dimensional o bidimensional, el stride constará de una dimensión (i), es decir, los pasos hacia la derecha en la imagen, o de dos dimensiones (i, j), los pasos hacia la derecha y hacia abajo en la imagen.

- Padding:

El padding es un método utilizado para incrementar la dimensionalidad de la entrada de la capa debido el desvanecimiento de los valores posicionados en zonas comprometedoras una vez aplicada la convolución.

El *padding* es el proceso de generar celdas artificiales inicializadas con valor θ que permiten que el filtro convolucional sea aplicado en su totalidad en la posición de estas zonas comprometedoras, manteniendo la información de los límites de la imagen. De otra forma los valores de estos extremos se desvanecerían a medida se incrementa la profundidad de la red (número de capas) con respecto al resto de valores de la matriz.

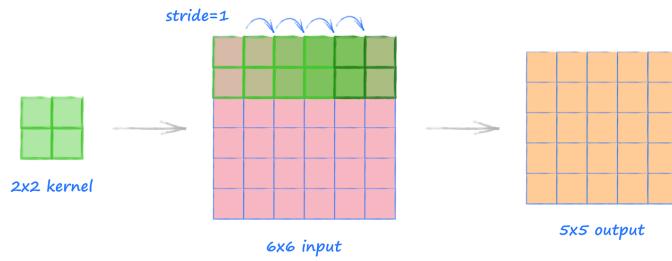


Figura 4.7: <http://makeyourownneuralnetwork.blogspot.com/2020/02/calculating-output-size-of-convolutions.html>

<i>Input</i>	<i>Filter</i>	<i>Result</i>
$\begin{array}{ c c c } \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 4 & 9 \\ \hline 0 & 5 & 6 \\ \hline 0 & 2 & 4 \\ \hline 0 & 5 & 6 \\ \hline 0 & 5 & 7 \\ \hline 0 & 5 & 8 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline \end{array} \quad \begin{array}{ c c c } \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 2 & 5 & 8 \\ \hline 3 & 0 & 0 \\ \hline 5 & 4 & 0 \\ \hline 7 & 8 & 0 \\ \hline 1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline \end{array}$	\ast	$=$
Dimension: 6 x 6		$\begin{array}{ c c c } \hline -15 & & \\ \hline \end{array}$
<i>Parameters:</i> Size: $f = 3$ Stride: $s = 2$ Padding: $p = 1$		
$\boxed{-15} = 0 \cdot 1 + 0 \cdot 0 + 0 \cdot (-1) + 0 \cdot 1 + 4 \cdot 0 + 9 \cdot (-1) + 0 \cdot 1 + 9 \cdot 0 + 6 \cdot (-1) = -15$		

<https://indoml.com>

Figura 4.8: <https://indoml.com/2018/03/07/student-notes-convolutional-neural-networks-cnn-introduction/>

- Función de activación:

En el caso de las redes neuronales convolucionales, la función de activación se aplica a cada casilla proyectada por cada kernel sobre la matriz de entrada, de tal forma que cambia el valor a 0 sobre aquellos valores que resulten negativos de la convolución.

En la figura 4.9 se puede apreciar cómo se aplica la función de activación *ReLU* para cada casilla de la proyección de un *kernel* bidimensionial sobre una *red convolucional de dos dimensiones*.

En el proceso de entrenamiento de las *CNNs* cada uno de los valores de los kernels son optimizados mediante el método *GD*, de tal forma que los pesos de cada capa son actualizados gracias a la derivabilidad de la función de pérdida.

4.1.3.1. Unidimensionales

Una *Red Neuronal Convolucional de 1 Dimensión*, o *Convolutional Neural Network 1-Dimensional (CNN-1D)*, es un tipo de red convolucional que utiliza kernels (*filters*) que son

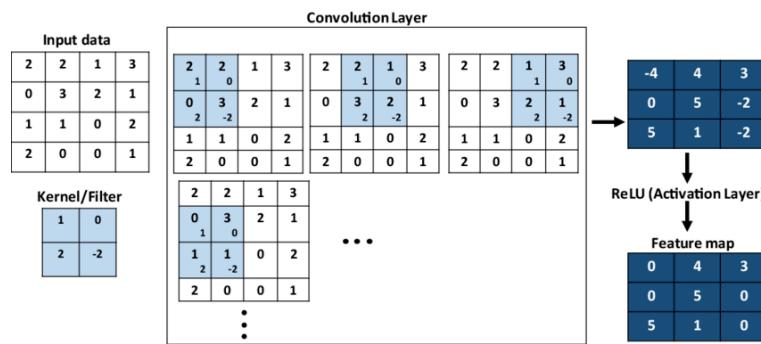


Figura 4.9: <https://www.researchgate.net/journal/Transport-in-Porous-Media-1573-1634>. Ejemplo de ReLU aplicado a una convolución de dos dimensiones.

aplicados a las imágenes de entrada con el objetivo encontrar ciertas características en ellas.

Las complejidad computacional de las *CNN-1D* es mucho más simple que las *CNN-2D*, además, estas redes se han demostrado ser más efectivas en distintos campos con respecto a las *CNN-2D*, como en técnicas de análisis de señales. La baja carga computacional de esta arquitectura la hace atractiva para aplicarla en tiempo real en dispositivos con pocos recursos como teléfonos móviles ?.

El resultado de este proceso es la proyección del filtro sobre un espacio dimensional denominado mapa de características (*feature maps*). Este filtro se utiliza para convolucionar los feature maps de la capa anterior ? o de la imagen de entrada si se trata de la primera capa de la red.

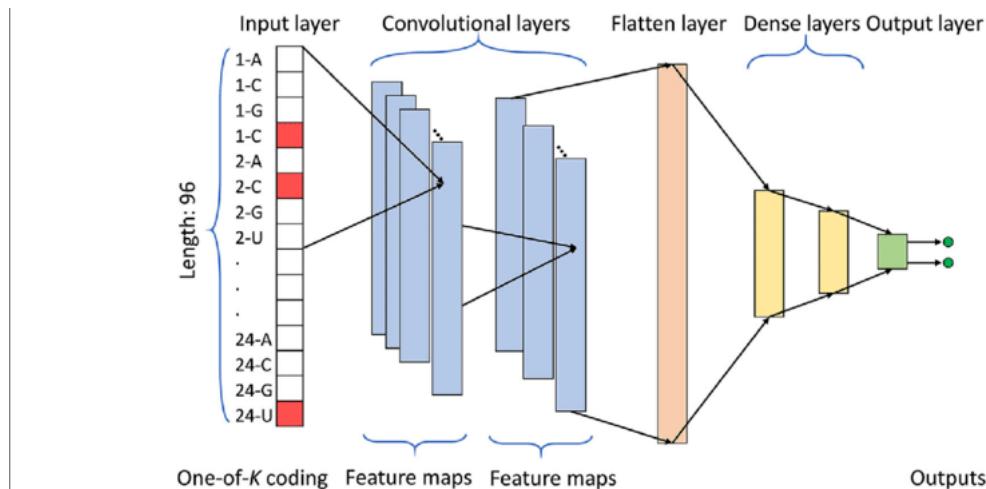


Figura 4.10: <https://www.researchgate.net/publication/329201018/figure/fig2/AS:697400008138753@1543284527161/T-architecture-of-our-1D-CNN-model-This-model-consists-of-two-convolutional-layers.png>

Al ser una arquitectura unidimensional, el *kernel* tendrá que tener un tamaño $(1 \times n)$.

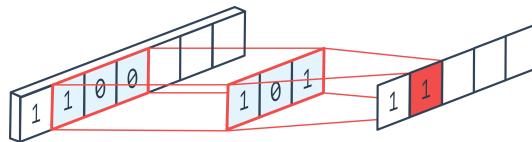


Figura 4.11: <https://peltarion.com/knowledge-center/documentation/modeling-view/build-an-ai-model/blocks/1d-convolution> Observamos la entrada de la red (izquierda) a la que se le aplica un kernel (en el centro) que resulta en la convolución de un mapa de características (derecha).

4.1.3.2. Bidimensionales (Conv-2D)

Otra de las técnicas convolucionales implementadas en este proyecto son las *Redes Neuronales Convolucionales de 2 Dimensiones*, o *Convolutional Neural Networks 2-Dimensional (CNN-2D)*. Al igual que en el caso de las *CNN-1D*, el filtro se aplica sobre el input de la capa, resultando en *feature maps*, sin embargo, en este caso *kernel* será de bidimensional al ser una convolución de dos dimensiones, por lo que es necesario especificar el tamaño de la matriz que recorrerá la matriz pasada como input a la capa correspondiente.

4.1.4. KNN

El algoritmo *K vecinos más próximos*, o K-Nearest Neighbors (KNN) ?, es una técnica de aprendizaje supervisado ampliamente utilizada para tareas de clasificación y regresión, es uno de los algoritmos más básicos de *ML* y tiene una gran importancia en el campo de la *Ciencia de Datos* debido a su simplicidad de implementación y a su interpretabilidad.

El algoritmo *KNN* asume que muestras con características parecidas deben pertenecer a la misma clase. O lo que es lo mismo, muestras parecidas deben estar cercanas en el espacio dimensional.

Esta técnica se basa en representar las muestras de un conjunto de datos en base a sus características en un espacio n-dimensional y clasificar la muestra correspondiente como la clase mayoritaria al calcular la distancia de dicha muestra a los k vecinos más próximos. Normalmente la distancia empleada es la *Euclídea*, aunque es posible calcular otras distancias como *Manhattan* o *Chebyshev*.

A medida que se incrementan las dimensiones del espacio resulta más costoso computacionalmente calcular distancias entre los puntos.

Por lo tanto, el único parámetro a configurar es el número de vecinos más cercanos que se calculará en base al punto que queramos clasificar, en la figura 4.12 se muestra un ejemplo de un problema de clasificación aplicando distintos valores al parámetro k .

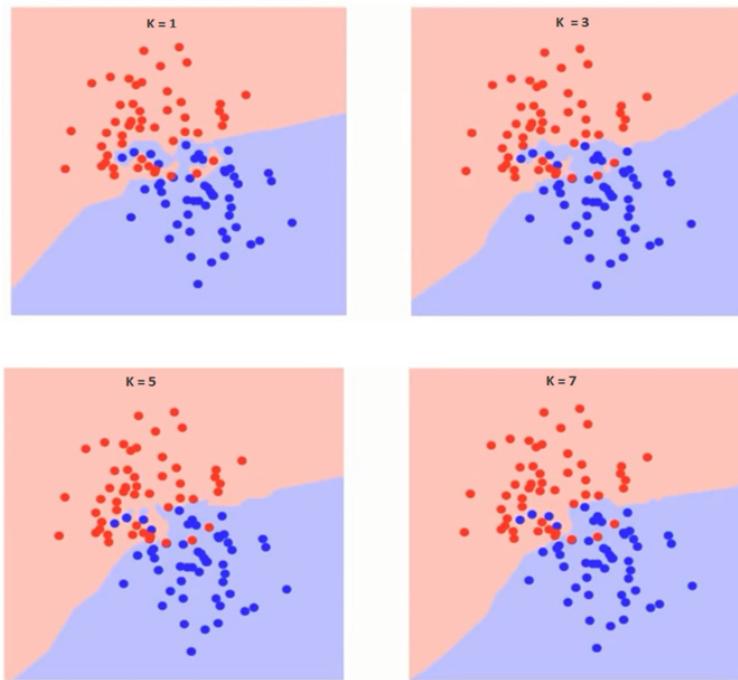


Figura 4.12: <https://forum.huawei.com/enterprise/es/data/attachment/forum/202108/20/150033de3l4nyvmcbozh14.pdf>
KNN aplicado con distintos valores de k

4.2. Especificaciones técnicas

En esta sección detallaremos las herramientas que han sido utilizadas para poder realizar este proyecto.

4.2.1. Herramientas utilizadas

En primer lugar se ha utilizado de forma intensiva *Python*, que es un lenguaje de programación interpretado de nivel alto multiparadigma. La versión empleada para el desarrollo del proyecto ha sido 3.9.11. ?

Las librerías más utilizadas han sido:

Pandas: librería que provee de herramientas que permiten el análisis y la manipulación de datos. La versión utilizada para este proyecto es la 1.3.5 ?.

Tensorflow: librería utilizada para la implementación de redes neuronales permitiendo su ejecución. Este proyecto se basa en la versión 2.8.0 ?.

Sklearn: librería que contiene múltiples modelos predictivos implementados, basado en NumPy, SciPy y Matplotlib. La versión configurada para este proyecto es 1.0.2 ?.

XGboost: paquete que contiene la implementación del algoritmo XGBoost, además de múltiples configuraciones como la ejecución en *CPU*, *GPU* y *GPU paralelizada*. La importación de esta librería ha sido en base a la versión 1.5.0 ?.

Respecto a las herramientas *Software* utilizadas destacan:

CUDA: plataforma de computación paralelizada que permite la ejecución de código en *GPU*, esto permite que las redes neuronales puedan entrenarse con mayor rapidez que en *CPU* debido a la velocidad con la que se realizan las operaciones orientadas a datos en las tarjetas gráficas. Se ha utilizado la versión 11.6 ?.

Anaconda: distribución open-source que ofrece la flexibilidad de mantener varios entornos con distintas configuraciones y versiones de distintas librerías, facilitando además la migración entre equipos. La versión utilizada ha sido la 4.12.0 ?.

Jupyter Notebook: entorno interactivo que permite la creación, edición y ejecución de notebooks de forma local y remota. La versión utilizada para el desarrollo de este proyecto ha sido la 6.4.10 ?.

Jupyter Lab: interfaz de nueva generación que convive con el entorno Jupyter Notebook, ofrece numerosas funcionalidades como es la navegación entre distintos repositorios dentro de la interfaz. La versión instalada para la realización del proyecto ha sido la 3.3.2 ?.

DiagramsNet: plataforma utilizada para la confección de figuras mostradas en este documento ?.

Google Meets: plataforma utilizada para realizar reuniones semanales con el tutor ?.

Como sistema de control de versiones se ha utilizado Github ?, repositorio donde es posible subir versiones evolutivas del proyecto imprescindible en los proyectos de desarrollo ?.

4.2.2. Especificaciones del servidor

La mayor parte de los experimentos realizados en este trabajo se han ejecutado bajo un servidor con CPU *Dual AMD Rome 7742* (128 cores) y contando con una GPU *DGX NVIDIA A100* de 40 GigaBytes (*GB*).

5. Metodología

El desarrollo de este proyecto respeta tanto el proceso de desarrollo *Software* como el ciclo de vida de proyectos de *Ciencia de Datos*, por lo que se ha dividido en varias fases acontecidas que definiremos a continuación en base a la planificación mediante un *Diagrama de Gantt*:

5.1. Diagrama de flujo

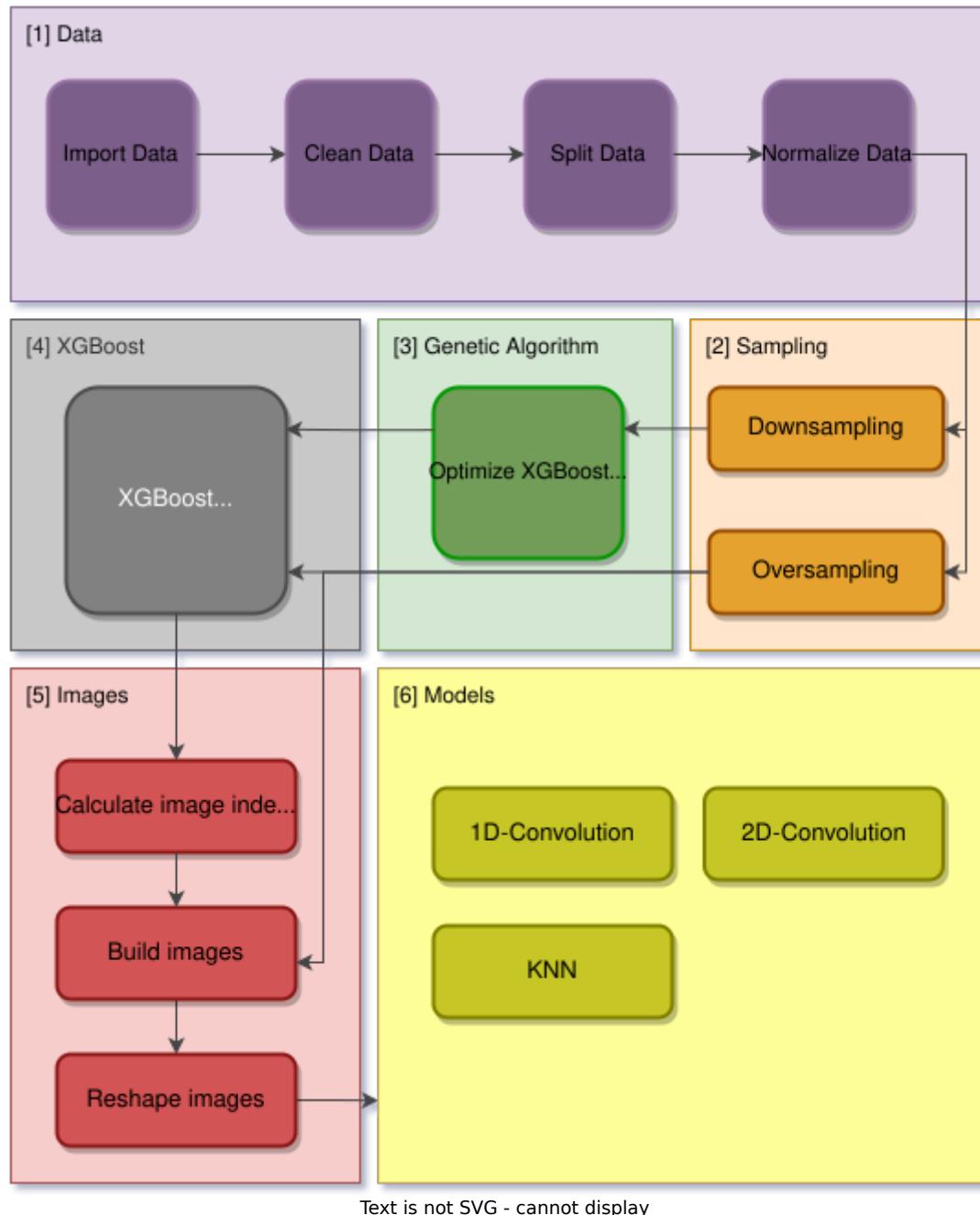


Figura 5.1: Flujo de datos del proceso del proyecto.

5.2. Diagrama de Gantt

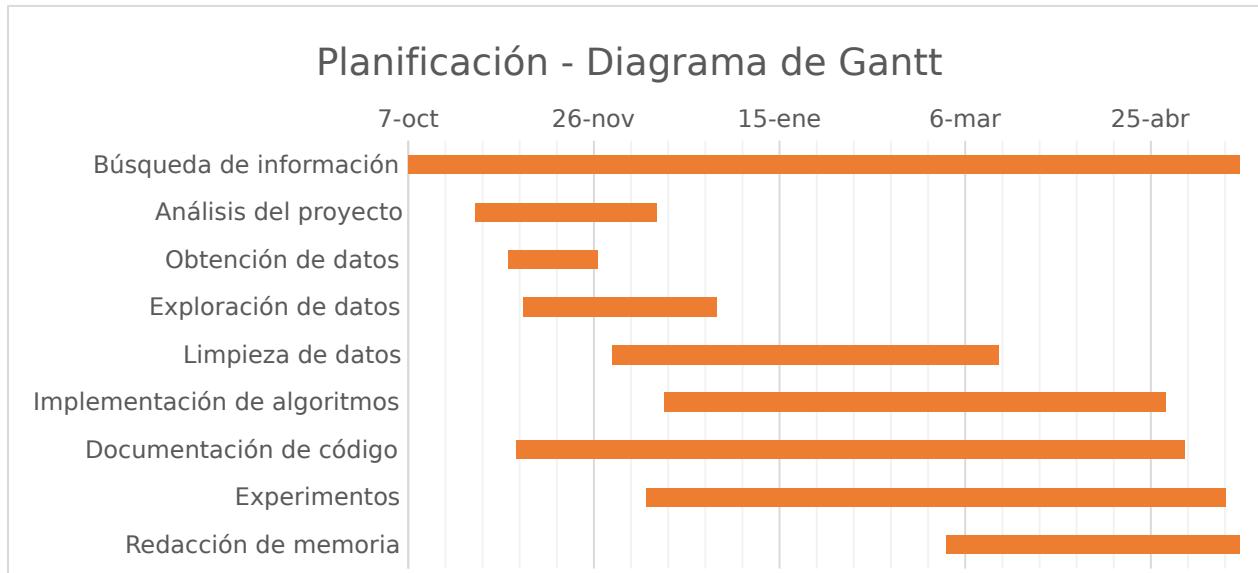


Figura 5.2: Diagrama de Gantt de la planificación del proyecto.

5.3. Proceso

En esta sección describiremos cada uno de los pasos que ha seguido el desarrollo del proyecto, desde la búsqueda inicial de datos hasta la implementación final de los algoritmos:

1. Datos

El conjunto de datos con el que se ha trabajado en este proyecto describe accidentes de tráfico de la ciudad de Madrid en un periodo concreto, desde el año 2019 hasta el 2022. Este dataset ha sido obtenido desde la fuente del portal de datos abiertos de Madrid ?, donde es posible encontrar conjuntos de datos de distinta naturaleza relativos a la ciudad de Madrid.

El número total de registros en este periodo de tiempo es de 60.966 instancias, cada una de las cuales consta de 17 características que se describirán en la tabla 5.1:

Atributo	Descripción
Número de expediente	Identificador del incidente, si varios registros tienen el mismo un número de expediente se consideran como un mismo incidente y cada registro representa distintas personas involucradas en el incidente (Conductor, Pasajero o Peatón).
Fecha	Día mes y año en el que se ha producido el incidente.
Hora	Hora y minuto del día.
Localización	Nombre de la calle.
Número	Número de la calle.
Distrito	Nombre del distrito de Madrid.
Tipo de accidente	Tipología de accidente (Colisión doble, Colisión múltiple, Alcance, Choque contra obstáculo, Atropello, Vuelco, Caída, Otras causas)
Estado meteorológico	Condiciones climatológicas en el momento del incidente (Despejado, Nublado, Lluvia débil, Lluvia intensa, Granizado o Nevando)
Tipo de vehículo	TODO
Tipo de persona	Persona que ha sido involucrada en el incidente (Conductor, Pasajero o Peatón)
Rango de edad	TODO
Sexo	Sexo de la persona involucrada (Hombre o Mujer)
Lesividad	TODO
Coordenada X	Coordenada X del accidente en formato <i>UTM</i>
Coordenada Y	Coordenada Y del accidente en formato <i>UTM</i>
Positivo en alcohol	Si la persona implicada ha dado positivo en el control de alcoholemia (S o N)
Positivo en drogas	Si la persona implicada ha dado positivo en el control de alcoholemia (S o N)

Tabla 5.1: Descripción de los datos.

Se pueden consultar los más detalles de las características del dataset descripción del conjunto de datos del portal *Open Data* de Madrid ?.

a) Limpieza de datos

Una vez importados los datos en el proyecto, es requisito hacer una limpieza de éstos (*Data Cleaning*), eligiendo las características que serán utilizadas como variables explicativas en las predicciones atendiendo además a los valores de las instancias, ya que pueden contener valores nulos, valores atípicos (*outliers*) o contener valores erróneos. Esta problemática requiere de distintas estrategias a la hora de tratar estos valores.

En el caso del dataset de accidentes de tráfico de este proyecto se han escogido

las siguientes características como variables explicativas *hora, distrito, tipo accidente, estado meteorológico, tipo vehículo, tipo persona, rango edad, sexo, positivo alcohol, positivo drogas, vehiculos implicados, coordenada x utm, coordenada y utm.*

Una vez que se han obtenido los predictores con los que trabajarán los modelos, se han eliminado aquellos registros duplicados y aquellos que tuvieran algún valor nulo en alguno de sus predictores. Por lo tanto, las dimensiones finales del conjunto de datos pasarán a ser 12 variables y 54.364 registros con respecto a las 17 características y 60966 filas originales.

b) Transformaciones de datos

En primer lugar ha sido necesario transformar las columnas *coordenada x utm* y *coordenada y utm* a números enteros para que los modelos los puedan tratar. Inicialmente estos valores estaban establecidos como String, sin seguir un formato de decimales estandarizado, por lo que se ha tenido que crear un proceso que analizase cada casuística y los tradujese a un formato estandarizado.

Las columnas *positiva alcohol* y *positiva drogas* se han unido en una nueva columna debido a la cantidad de valores nulos que existía en la segunda variable, por lo que se crea una nueva columna que hace referencia a la intoxicación etílica o estupefaciente.

Para que una *CNN* pueda entrenarse en base a los datos de entrenamiento estos deben ser numéricos, por lo tanto se requiere de una serie de transformaciones que migren los datos categóricos a valores numéricos con el objetivo de que la *CNN* pueda interpretar los datos de entrada como una imagen.

La gravedad del accidente se interpreta según la lesividad de cada una de las personas implicadas, por lo que se han transformado los valores de la característica *lesividad* de acuerdo a su gravedad:

- Accidentes leves: comprenden los accidentes desde los que no ha habido ningún herido hasta aquellos en los que alguno de los implicados ha ingresado en un centro hospitalario no más de 24 horas.
- Accidentes severos: accidentes que han requerido de un ingreso hospitalario superior a 24 horas de alguna de las personas involucradas en el incidente.
- Accidentes fatales: accidentes que han provocado víctimas mortales hasta las 24 horas posteriores al incidente.

En la tabla 5.2 se definen las transformaciones aplicadas sobre las variables del modelo para migrar estos datos a formato numérico.

Característica	Tipado
Variable Respuesta	
Lesividad	0: Accidentes leves (1, 2, 5, 6, 7, 14). 1: Accidentes severos (3). 2: Accidentes fatales (4).
Variables Explicativas	
Hora	1: Noche (6 PM - 6 AM). 2: Día (6 AM - 6 PM).
Distrito	Numeración en función de orden de aparición.
Tipo Accidente	TODO TODO
Estado Meteorológico	1: Despejado. 2: Nublado. 3: Lluvia débil. 4: Lluvia intensa. 5: Granizando. 6: Nevando. 7: Se desconoce.
Tipo Vehículo	TODO TODO
Tipo Persona	1: Conductor. 2: Pasajero. 3: Peatón.
Rango Edad	1: Menores de 18 años. 2: De 18 a 25 años. 3: De 25 a 65 años. 4: Mayores de 65 años. 5: Edad desconocida.
Sexo	1: Hombre. 2: Mujer. 3: Desconocido.
Positivo	1: Sí. 2: No.

Tabla 5.2: Transformaciones aplicadas a los datos.

c) Análisis de datos

Una de las fases más importantes antes de comenzar el modelado en cualquier proyecto *Data Science* es el análisis de datos. Este proceso tiene como objetivo la

descripción de los datos, identificación de *outliers*, valores erróneos y tendencias que se puedan dar en ellos.

Comenzaremos analizando los datos que correspondan a cada una de las tres posibles clases (leves, severos y fatales) realizando un histograma 5.3. Como podemos observar, nos encontramos ante un dataset claramente desbalanceado con respecto a la variable respuesta, contando con 53.009 accidentes leves, 1.271 severos y 84 fatales.

Un conjunto de datos desbalanceado se define como aquel que contiene un número de instancias mucho mayor de determinadas clases con respecto al resto ?. Esto se convierte en un problema para los modelos de clasificación ya que estos modelos tenderán a predecir las muestras como aquellas que pertenecen a las mayoritarias sobre el conjunto de test debido a que las reglas de clasificación de las clases menos numerosas tienden a ser ignoradas.

El desbalanceo de datos es un problema ampliamente estudiado a lo largo de los años y existen numerosos métodos orientados a tratar este problema mediante distintas técnicas de muestreo ?, por lo que será necesario aplicar distintas técnicas sobre el conjunto de datos.

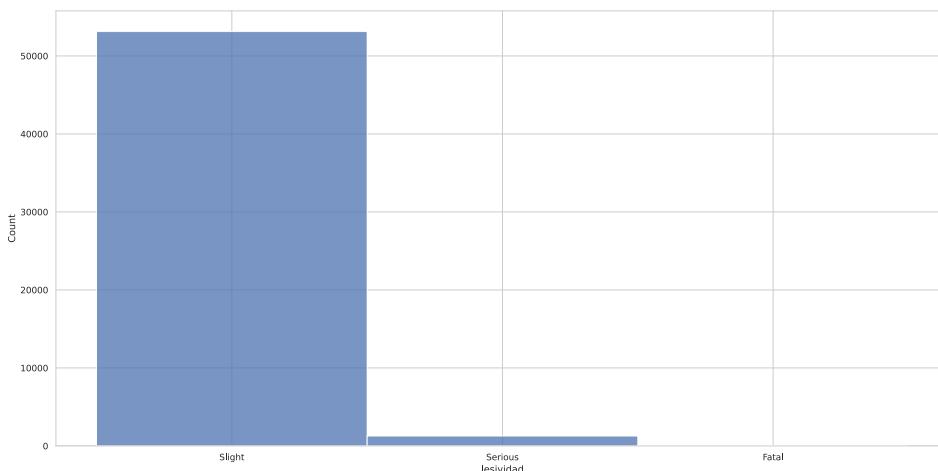


Figura 5.3: Histograma de tipo de accidente.

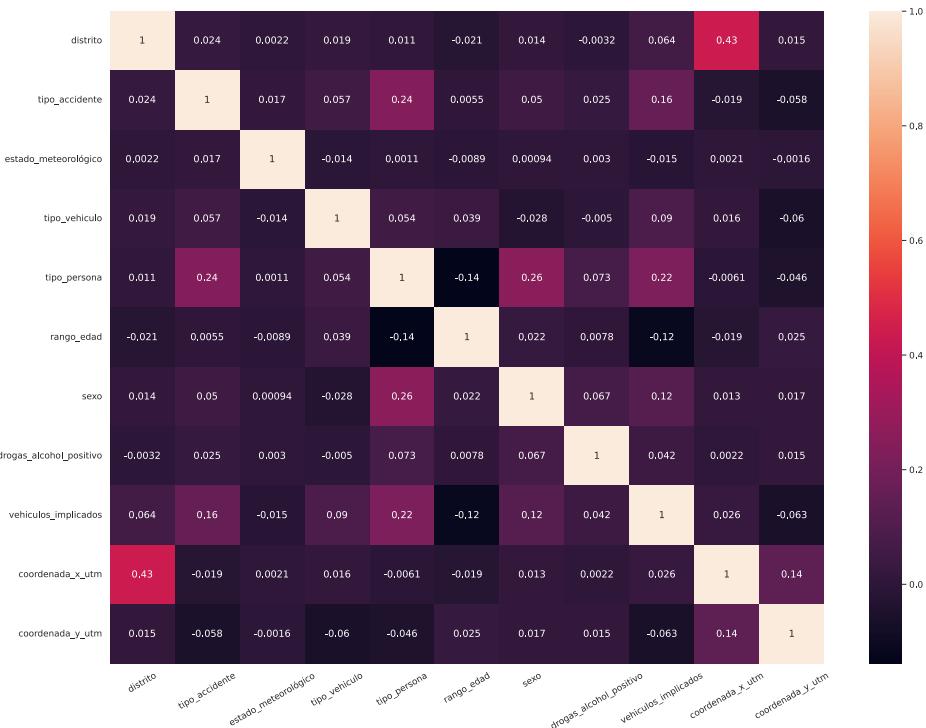


Figura 5.4: Matriz de correlación para los predictores escogidos del dataset.

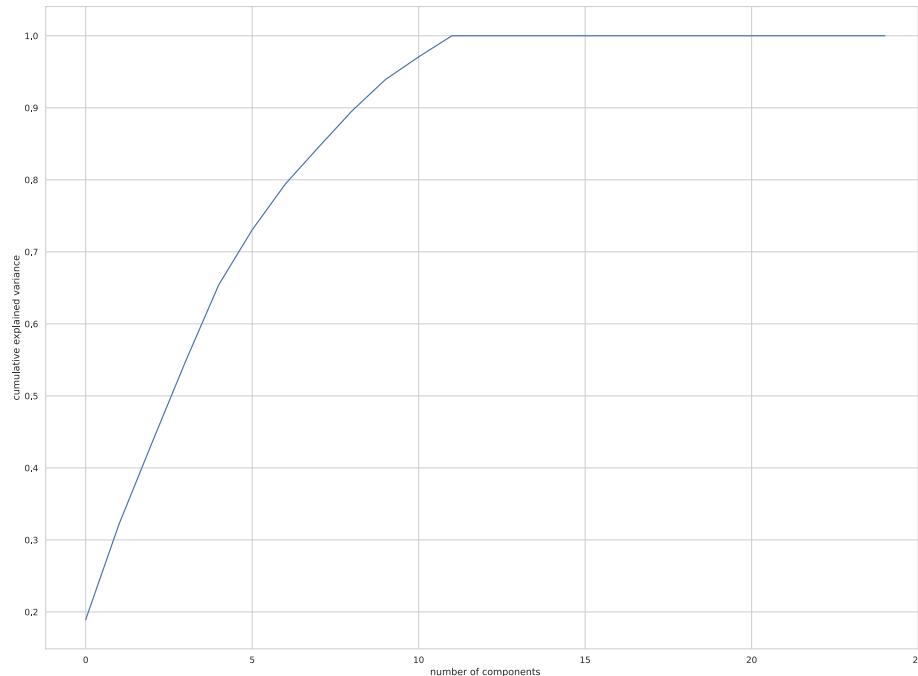


Figura 5.5: PCA aplicado a los datos.

d) Normalización de datos

La normalización de datos es un proceso necesario a la hora de obtener buenos resultados en los modelos predictivos de ML. Cuando un modelo es entrenado, es bastante probable existan características en distintas escalas. En consecuencia, las características que contengan un rango de valores numérico más alto, ya sea por la naturaleza de la variable o porque se encuentren en otra escala, dominarán a aquellas características que contengan un rango menor a la hora de aplicar modelos ML que sean sensibles a la desnormalización de datos, como por ejemplo ML o KNN ?.

El proceso de normalización tiene como objetivo minimizar el *bias* de aquellas características cuya contribución sea mayor a la hora de encontrar patrones entre los datos. Existen distintas técnicas de normalización como por ejemplo Mean Centered (MC), Variable Stability Scaling (VSS) o Min-Max Normalization (MMN) entre otras ?.

En este proyecto se ha utilizado la normalización Z-Score Normalization (ZSN) debido a las propiedades que ofrece, ZSN que utiliza la media y la desviación típica para reescalar los datos de tal forma que la distribución de ellos esté definida por

una media de cero y una desviación típica unitaria, consiguiendo representaciones de acuerdo a una distribución normal.

Los resultados obtenidos después de aplicar esta técnica se pueden interpretar como la distancia de cada valor con respecto a la media.

$$x^* = \frac{x-u}{\sigma}$$

Donde x^* es una muestra de una característica de los datos, u es la media total de dicha característica y σ es la desviación típica total de los valores de la característica.

e) Separación de datos

La siguiente fase en cualquier modelo de es la separación de datos (*split*). Esta fase consiste en dividir el conjunto total de datos en al menos dos subconjuntos, uno de entrenamiento y otro de test. El modelo se entrenará en base a los datos de entrenamiento y se evaluará con los datos de test, los resultados sobre este conjunto permitirán comparar los modelos en base a las predicciones sobre las muestras que nunca han visto.

Comúnmente la proporción de datos de entrenamiento y test está establecida en un 0.8, en la figura 5.6 se muestra una representación visual de esta división.

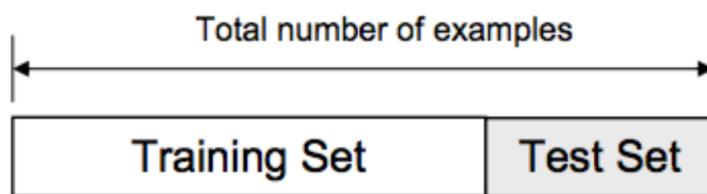


Figura 5.6: <https://towardsdatascience.com/train-test-split-and-cross-validation-in-python-80b61beca4b6>. División de un conjunto de datos en datos de entrenamiento y test.

f) Remuestreo

Estas técnicas permiten operar sobre el conjunto de datos para balancearlo, con el objetivo de que el modelo no se vea muy afectado debido a la diferencia de las clases mayoritarias respecto a las minoritarias. En este proyecto se han hecho uso de las siguientes técnicas de remuestreo:

- i. **Downsampling:** tiene como objetivo balancear el conjunto de datos para que todas las clases tengan el mismo número de muestras igualando el número de muestras de las clases mayoritarias a aquellas clases que contienen menos muestras, descartando aquellas que sobrepasan este límite.

?

No se redactará más hasta que se compruebe en los experimentos que esa técnica nos sirve

- ii. Generación de datos sintéticos: técnica que permite generar datos artificiales en base a los límites que separan unas clases de otras. Para la realización de este proyecto se ha hecho uso de la técnica Borderline Synthetic Minority Over-sampling Technique 2 (SMOTE-II) ???. Selecciona los vecinos más cercanos de la misma clase y genera nuevas muestras en base al espacio entre la clase minoritaria y sus vecinos más cercanos.

SMOTE-II ha sido utilizar para generar más muestras de los accidentes pertenecientes a las clases minoritarias (*severos y graves*).

2. Algoritmo Genético

Para una correcto entrenamiento de un modelo predictivo es necesario optimizar los hiperparámetros con los que el modelo será entrenado. En este proyecto es necesario optimizar los hiperparámetros del algoritmo XGBoost.

Para ello se ha hecho uso de algoritmos genéticos ?, donde cada individuo perteneciente a la población de una generación está formado por una configuración de hiperparámetros específica, de tal forma que a lo largo de las iteraciones los individuos evolucionarán mediante el cruce y la mutación para dar lugar a nuevas configuraciones de hiperparámetros optimizadas ?.

Debido al coste computacional que tendría optimizar todos los parámetros por la magnitud del espacio de búsqueda y al no ser necesario tener en cuenta todos, se han seleccionado aquellos que más influencia tienen en el entrenamiento del modelo. Los hiperparámetros de los que consta cada individuo de la población son:

- a) Profundidad máxima: es la máxima altura que puede tomar el árbol. Si el árbol de decisión alcanza demasiada profundidad tenderá al *overfitting* ya que aprenderá relaciones complejas entre los datos que pueden deberse a ruido en los datos de entrenamiento.
- b) Peso mínimo de los hijos: es el mínimo peso que se establece a la hora de crear un nuevo nodo en el árbol. Cuando se entrena un árbol de decisión éste genera nuevos nodos en base a máxima separabilidad de los datos de entrenamiento en cada nivel. Con el límite de peso de los hijos establecemos un umbral mínimo de muestras que deben pertenecer a un nodo para realizar la separación. Un valor bajo en este parámetro permitirá crear nodos con menos muestras y por lo tanto el modelo tenderá al *overfitting*.
- c) ETA: tamaño de paso utilizado para aplicar descenso por gradiente para minimizar la pérdida de los árboles anteriores.

La inicialización y mutación de los valores de los individuos viene dada por una limitación mínima y máxima que pueden, ya que, si no se contemplase, los valores podrían tomar valores extremos reduciendo el rendimiento de entrenamiento y resultados. Por

lo tanto los individuos variarán sus parámetros tomando un valor aleatorio de estos rangos. Los parámetros de las nuevas soluciones mutarán dentro de unos límites específicos para cada parámetro establecidos como máximos y mínimos para que no tomen valores extremos. La tabla ? muestra los límites de los hiperparámetros.

Hiperparámetro	Inicialización	Mutación
Profundidad Máxima	[1, 25]	[-6, 6]
Peso mínimo de los hijos	[0.01, 20.0]	[-7, 7]
ETA	[0.01, 1]	[-0.3, 0.3]

Tabla 5.3: Límites de inicialización y mutación de los hiperparámetros de los individuos.

Una vez inicializados aleatoriamente los TODO:X individuos especificados en la población, éstos se evaluarán instanciando TODO:X modelos XGBoost con los valores de cada individuo en la población. El conjunto de datos sobre el que entrenará cada instancia XGBoost será el conjunto de entrenamiento TODO:XX. La función *fitness* que evaluará cada individuo será la métrica TODO:F1-X aplicada sobre el conjunto de test obtenido en el proceso de separación de datos.

TODO: No se redactará más hasta tener claro cuál es la mejor forma de entrenar el XGBoost (función de validación y datos de entrenamiento)

En la figura [5.7] se pueden visualizar la evolución de los parámetros del mejor individuo en cada generación.

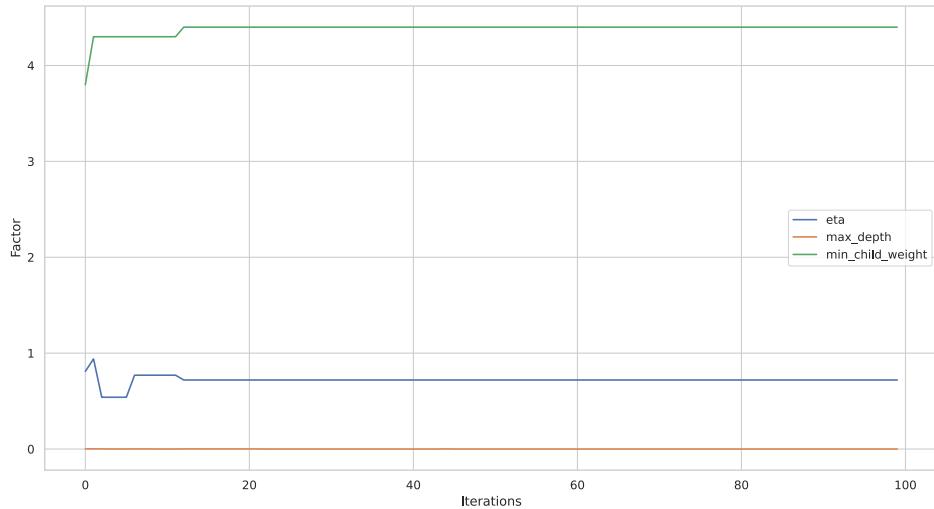


Figura 5.7: Evolución de hiperparámetros a lo largo de las iteraciones.

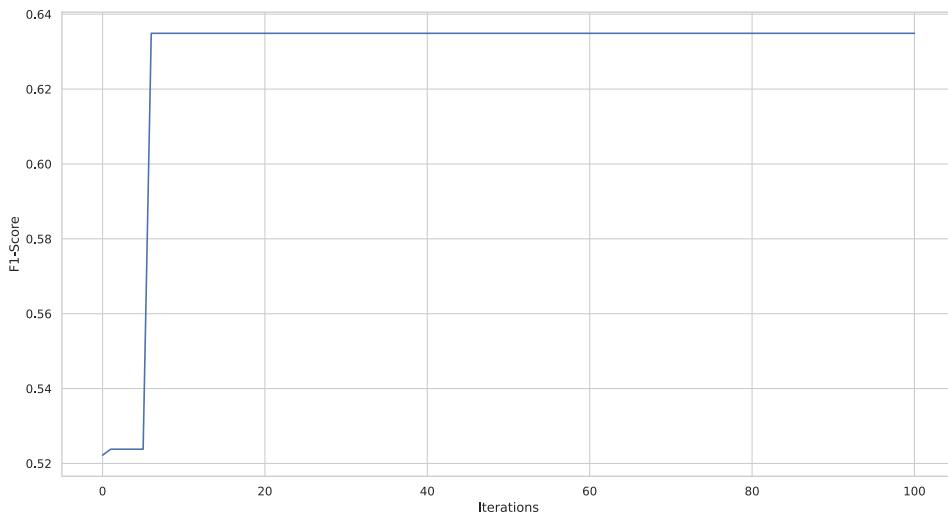


Figura 5.8: Evolución del macro F1 score a lo largo de las iteraciones.

En la tabla 5.4 se pueden observar el mejor individuo obtenido después de *TODO: X* generaciones.

Hiperparámetro	Valor
Profundidad Máxima	TODO
Peso mínimo de los hijos	TODO
ETA	TODO

Tabla 5.4: Mejores parámetros de KNN tras aplicar GridSearch.

3. XGBoost

Una vez se han optimizados los hiperparámetros del XGBoost, se calcula la importancia de cada clase mediante el cálculo de los pesos.

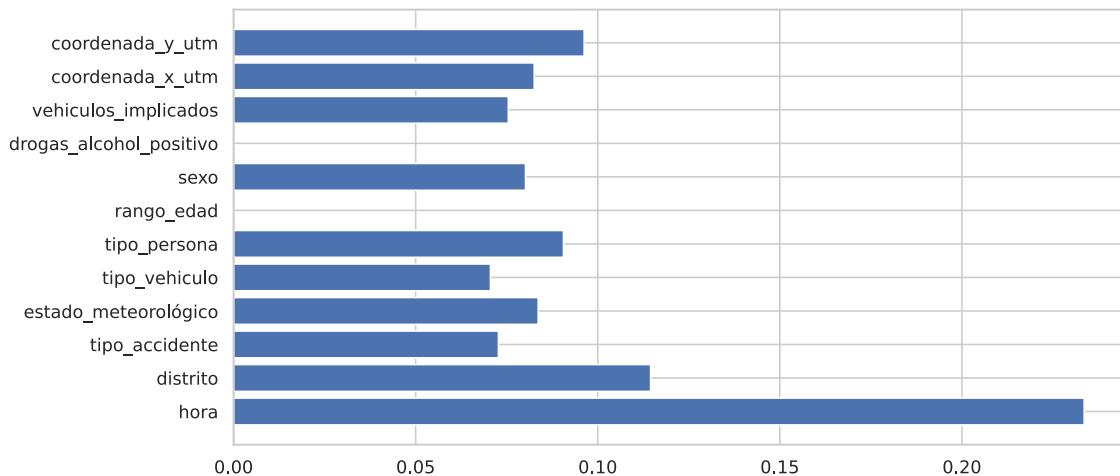


Figura 5.9: Pesos asignados por XGboost a las características.

4. Construcción de imágenes

Debido a que las CNN aprenden patrones sobre la entrada de datos como imágenes, es importante que éstas estén construidas de tal forma que maximice la representación de la información, es decir, es necesario aplicar técnicas que posicen cada característica en un pixel de la matriz maximizando la representación de los accidentes (TODO: **relamente no entiendo muy bien la motivación que ha seguido la gente de TASPCNN a la hora de construir las imágenes, falta entender por qué lo hacen así, no lo he encontrado en el paper.**)

Por lo tanto, el siguiente paso será transferir cada una de las muestras tabulares de los accidentes a una imagen en escala de grises, donde a cada característica se le asignará una posición de la matriz (5×5), de tal forma que éstas sean la entrada a las *CNN*.

Para este objetivo se aplicará el algoritmo FV2GI propuesto en el artículo ?, que asigna las características de una muestra en representación tabular en función de la importancia que éstas presenten en una jerarquía.

Tal y como se propone en ? las características que provocan un accidente de tráfico pueden englobarse en una serie de elementos o categorías principales, concretamente: *características del conductor, el estado de la carretera, características propias del vehículo y condiciones del ambiente*. Se muestra en la tabla 5.5 las asignaciones de las variables explicativas del conjunto de datos en función de esta jerarquía.

Categoría	Variable
Accidente	Coordenada X. Coordenada Y. Hora. Vehículos implicados.
Ambiente	Estado meteorológico.
Carretera	TODO: ESTO NO DEBERIA ESTAR AQUI Tipo de accidente Distrito
Conductor	Tipo Persona. Sexo. Rango Edad. Positivo.

Tabla 5.5: Transformaciones aplicadas a los datos.

Una vez definida la jerarquía de características y los pesos asociados a cada una de ellas gracias al algoritmo XGBoost se construyen las imágenes de acuerdo al criterio *FV2GI*. Este proceso consta de los siguientes pasos:

- a) Generación de n imágenes inicializadas a 0, donde n es el número de muestras tabulares en el dataset.
- b) Asignación de una fila a cada padre en función de su peso.
- c) Asignación de la la posición de cada característica hija en función de su peso dentro de la fila de su padre.

Se deben tomar las siguientes consideraciones a la hora de aplicar *FV2GI*:

- a) La importancia de un padre viene dada por la suma de los pesos de las características hijas.
- b) La asignación de las filas de los padres se realiza de forma intercalada en función de su peso. Aquel parent que más importancia tenga irá posicionado en la fila central de la matriz, el segundo parent irá posicionado por encima de éste y el tercero por debajo y así sucesivamente, de tal forma que se irá creando una estructura en la que dichos padres se interpolan entre las filas en función de su peso.
- c) Una vez se han asignado los padres a las filas se realiza el mismo procedimiento con las características hijas a nivel de columna. Donde la característica que más importancia tenga irá posicionada en el centro, la segunda irá posicionada a su izquierda, la tercera a la derecha y así sucesivamente.

El resultado de aplicar ambas técnicas da lugar a la representación en forma matricial de los accidentes, como se puede observar en la figura 5.10.

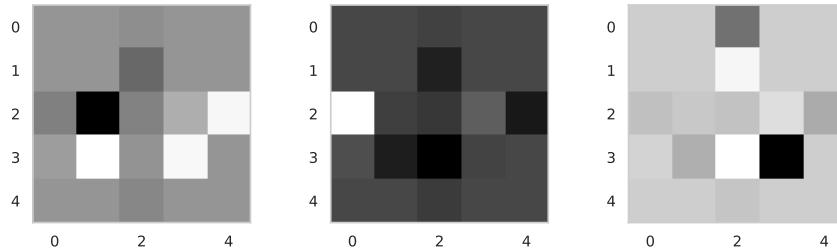


Figura 5.10: Representación de las muestras de accidentes en forma de matriz de grises.

5. Implementación de Modelos

En esta sección analizaremos los modelos utilizados en este proyecto con el objetivo de realizar un estudio comparativo entre las arquitecturas.

a) KNN

El método KNN servirá como referencia para testar el rendimiento del resto de modelos. Al ser un método que se aplica sobre un conjunto de datos tabular original, no hará uso de las imágenes generadas.

Es necesario optimizar los parámetros de este algoritmo para conseguir un buen rendimiento, por lo que aplicaremos la técnica *Grid Search* ?. Esta técnica permite la optimización de los valores de los hiperparámetros mediante una búsqueda exhaustiva en un espacio de búsqueda definido por el usuario, probando distintas combinaciones hasta cubrirlo por completo.

Se puede observar en la tabla 5.6 los mejores parámetros para *KNN* después de haber ejecutado *Grid Search* sobre el conjunto de entrenamiento.

Atributo	Valor
Número de vecinos	21
Tipo de distancia	Minkowski

Tabla 5.6: Mejores parámetros de KNN tras aplicar GridSearch.

b) CNN

En este apartado definiremos implementación de la la arquitectura de las redes neuronales convolucionales. Esta arquitectura es común a ambas pero aplicando filtros unidimensionales o bidimensionales según sea el caso correspondiente.

Esta arquitectura consta de cuatro capas convolucionales con tamaños de kernel (1×3) en caso de las CNN-1D y de tamaño (3×3) para las CNN-2D. Estos kernels se proyectarán en 256 canales para formar el filtro convolucional asociado a cada capa. A la salida de cada una de las se aplica un proceso de BN.

El *padding* del kernel se ha establecido en 1 para ambos tipos de redes, de tal forma que las convoluciones se aplicarán añadiendo ceros en los límites de las imágenes,

y los *strides* en (1) para las CNN-1D y $(1, 1)$ para las CNN-2D, por lo tanto el desplazamiento de los kernels se hará píxel a píxel tanto en las CNN-1D como en las CNN-2D.

A la salida de cada capa convolucional se aplica la función de activación Rectified Linear Unit (ReLU), que se comporta devolviendo el valor 0 para aquellas entradas que sean negativas y el valor original para aquellas que sean positivas, se puede apreciar el comportamiento en la figura 5.12.

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{if } x \leq 0 \\ x & \text{if } x > 0 \end{cases}$$

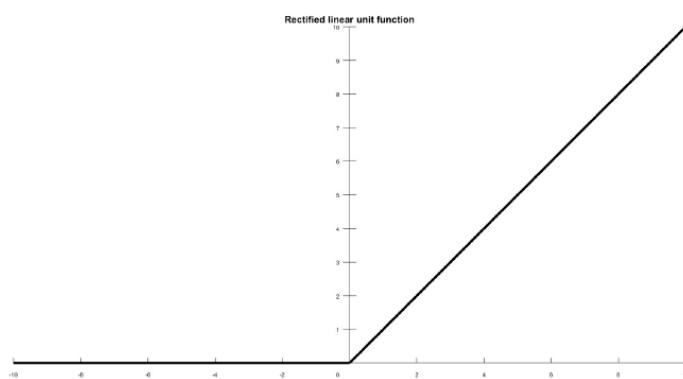


Figura 5.11: <https://www.researchgate.net/journal/Transport-in-Porous-Media-1573-1634>. Función ReLU

La salida de la última capa de la convolución transformará el mapa de características de tamaño (5×5) generada a una capa Flatten, que aplanará la matriz de tal forma que la convertirá en un vector unidimensional de (1×25) . A continuación se aplicará una capa densa que conectará cada uno de los 25 nodos de la capa *Flatten* con los 128 nodos de la capa densa, que generará los logits antes de aplicar la última función de activación *Softmax* que devolverá la clase predicha.

Para ejemplificar la arquitectura de las NN propuestas se muestra el caso de la CNN-2D en la figura 5.11

!!!!!!DE LA REVISION, CAMBIAR DE POSICION AQUI -> Función de activación CNN!!!!!!! Una vez definidos los pasos que sigue el entrenamiento de una *NN* y las características propias de las *CNNs*, podemos hacer distinción entre los dos enfoques de *CNNs* que se han aplicado en este proyecto. Cabe mencionar que el funcionamiento de ambas *CNNs* únicamente difiere en el tamaño del *kernel* y la forma en la que éste se desplaza debido a su dimensionalidad. !!!!!!!FIN DE LA REVISION!!!!!!!

?

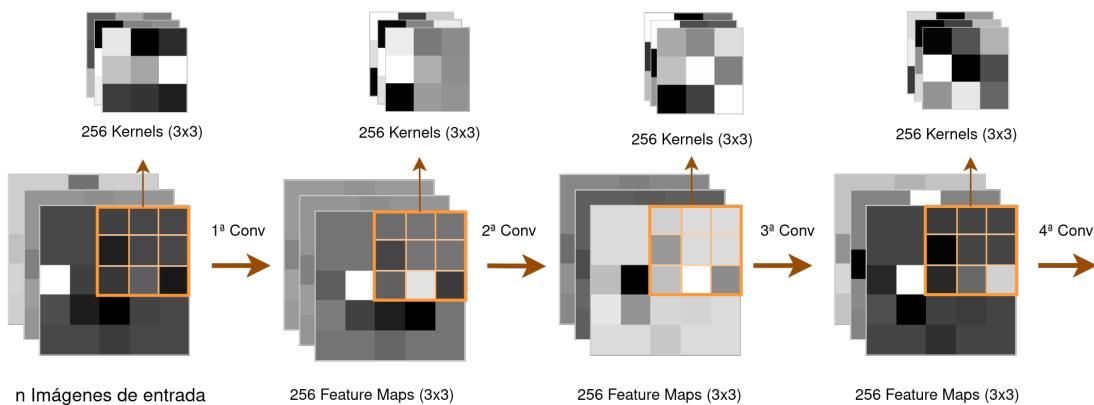


Figura 5.12: Arquitectura de la CNN-2D mostrando una kernels aprendidos durante el entrenamiento.

5.4. Inserción de figuras

Las figuras son un caso un poco especial ya que L^AT_EX busca el mejor lugar para ponerlas, no siendo necesariamente el lugar donde está la referencia. Por ello es importante añadirle un “caption” y un “label” para poder hacer referencia a ellas en el párrafo correspondiente. Nosotros ponemos la referencia a la figura 5.7 que está en la página 51, justo aquí debajo, pero L^AT_EX puede que la ubique en otro lugar. (observa el código L^AT_EX de este párrafo para observar como se realizan las referencias. Estos detalles también se aplican a tablas y otros objetos).

Existe también la posibilidad de realizarlo sin tablas, con subfiguras:

```
\begin{figure}[h]
\centering
\begin{subfigure}[b]{0.4\textwidth} % Espacio horizontal ocupado por la subfigura
\centering
\includegraphics[width=4cm]{archivos/subs-sin} % Tamaño de la imagen
\caption{Sin procesado.}
\label{fig:gull}
\end{subfigure}
% Añadir el espacio deseado, si se deja la linea en blanco la siguiente subfigura ira en una nueva linea
\begin{subfigure}[b]{0.4\textwidth} % Espacio horizontal ocupado por la subfigura
\centering
\includegraphics[width=4cm]{archivos/subs-con} % Tamaño de la imagen
\caption{Con procesado.}
\label{fig:tiger}
\end{subfigure}
\caption{Ejemplo de subfiguras}\label{sistemass}
\end{figure}
```

Si eliminás la línea ‘\caption’ de las subfiguras, tendrás las imágenes sin la información individual, aunque sí con la principal. Y obviamente, si eliminás el de la figura no se mostrará ninguna información.

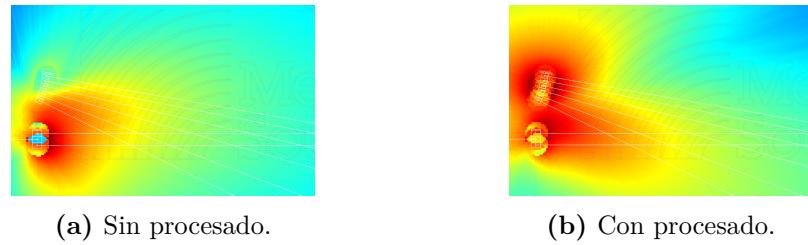


Figura 5.13: Ejemplo de subfiguras

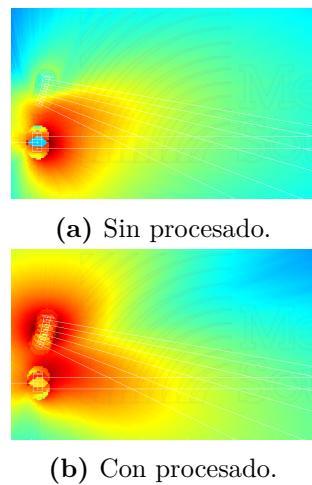


Figura 5.14: Ejemplo de subfiguras vertical

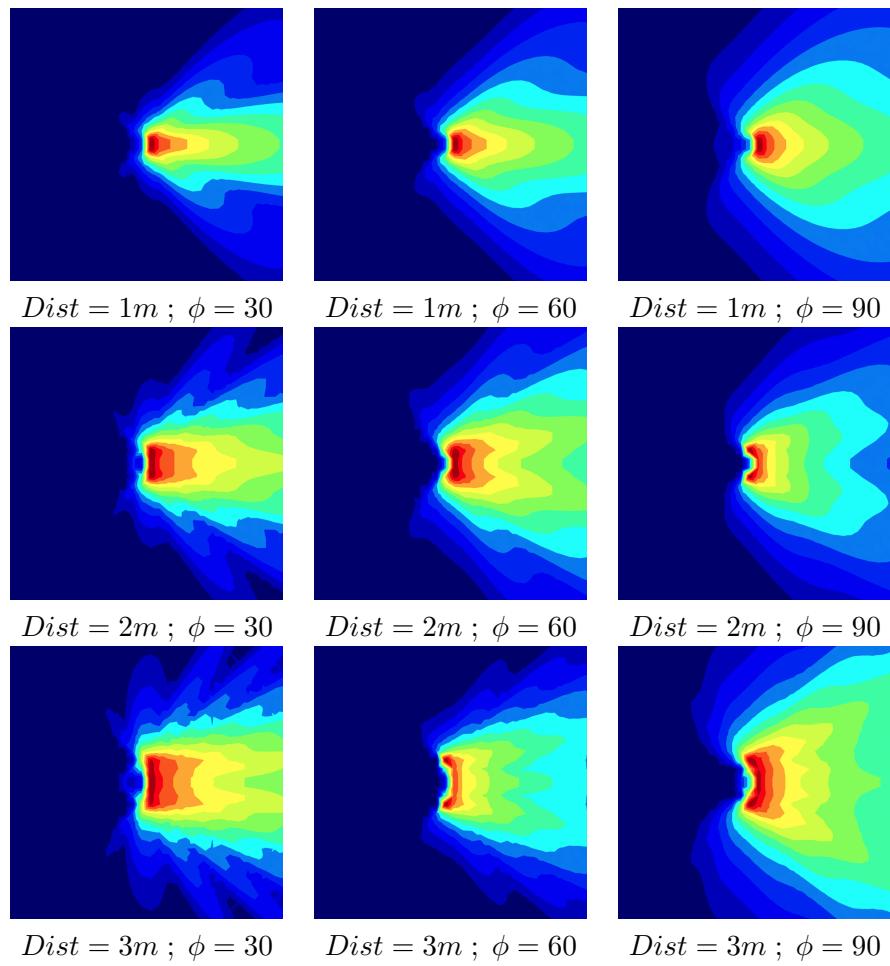


Tabla 5.7: Esta es una tabla con múltiples imágenes. Útil cuando se deben mostrar varias juntas.

6. Desarrollo (Con ejemplos de código)

6.1. Inserción de código

A veces tendrás que insertar algún pedazo de código fuente para explicar algo relacionado con él. No sustituyas explicaciones con códigos enormes. Si pones algo de código en tu TFG que sea para demostrar algo o explicar alguna solución.

LATEX te ayuda a escribir código de manera que su presentación tenga las marcas y tabulaciones propias de este tipo de texto. Para ello, debes poner el código que escribas DENTRO de un entorno que se llama “listings”. La plantilla ya tiene una serie de instrucciones para incluir el paquete “listings” y añadirle algunos modificadores por lo que no tienes que incluirlo tú. Simplemente, mete tu código en el entorno “lstlisting” y ya está. Puedes indicar el lenguaje en el que está escrito el código y así LATEX lo mostrará mejor.

En el archivo *estiloscodigoprogramacion.tex* están definidos algunos lenguajes para mostrarlos con un diseño concreto, se pueden modificar para cambiar el coloreado del código, qué términos se ponen en negrita, etc. Si se quiere profundizar más en la función “listings” se puede consultar su manual en <http://osl.ugr.es/CTAN/macos/latex/contrib/listings/listings.pdf>, aunque hay mucha información en foros y blog's que es más fácil de comprender.

Veamos un ejemplo en la figura 6.1:

```
\begin{lstlisting}[style=C, caption={ejemplo código C},label=C_code]
#include <stdio.h>
int main(int argc, char* argv[]) {
    puts("Hola mundo!");
}
\end{lstlisting}
```

El resultado será:

Código 6.1: ejemplo código C

```
1 #include <stdio.h>
2 // Comentario
3 int main(int argc, char* argv[]) {
4     puts("Hola mundo!");
5 }
```

Si lo quieres en color, está definido el estilo C-color en el archivo *estiloscodigoprogramacion.tex*, con algunos parámetros para mejorar la visualización:

```
\begin{lstlisting}[style=C-color, caption={ejemplo código C en color},label=C_code-color]
#include <stdio.h>
// Comentario
int main(int argc, char* argv[]) {
```

```

    puts("Hola mundo!");
}
\ end{lstlisting}
```

Código 6.2: ejemplo código C en color

```

1 #include <stdio.h>
2 // Comentario
3 int main(int argc, char* argv[]) {
4     puts("Hola mundo!");
5 }
```

Por supuesto, puedes mejorar esta presentación utilizando más modificadores. En la sección 6.2 se indican algunos detalles.

Otro ejemplo, ahora para mostrar código PHP, sería escribir en tu fichero L^AT_EX lo siguiente:

```
\begin{lstlisting}[style=PHP, caption={ejemplo código PHP},label=PHP_code]
/*
Ejemplo de código en PHP para escribir tu primer programa en este lenguaje
Copia este código en tu ordenador y ejecútalo
*/
<html>
<head>
    <title>Prueba de PHP</title>
</head>
<body>
    <?php echo '<p>Hola Mundo</p>'; ?> //esto lo escribe TODO el mundo
</body>
</html>
\ end{lstlisting}
```

y el resultado es el siguiente:

Código 6.3: ejemplo código PHP

```

100 /*
101 Ejemplo de código en PHP para escribir tu primer programa en este lenguaje. Copia este código en tu ↵
    ↵ ordenador y ejecútalo
102 */
103 <html>
104     <head>
105         <title>Prueba de PHP</title>
106     </head>
107     <body>
108         <?php echo '<p>Hola Mundo</p>'; ?> //esto lo escribe TODO el mundo
109     </body>
110 </html>
```

O también en color:

Código 6.4: ejemplo código PHP

```

1 /*
2 Ejemplo de código en PHP para escribir tu primer programa en este lenguaje. Copia este código en tu ↵
    ↵ ordenador y ejecútalo
3 */
4 <html>
5     <head>
6         <title>Prueba de PHP</title>
```

```

7  </head>
8  <body>
9    <?php echo '<p>Hola Mundo</p>'; ?> //esto lo escribe TODO el mundo
10 </body>
11</html>

```

Observa cómo L^AT_EX ha puesto los comentarios en gris y ajustado el código para que se muestre más claro.

A continuación se muestran otros ejemplos:

Código 6.5: ejemplo código Matlab en color

```

1 %% Code sections are highlighted.
2 % System command are supported...
3 !touch testFile.txt
4 A = [1, 2, 3;... %... as is line continuation.
5     4, 5, 6];
6 fid = fopen('testFile.text', 'w');
7 for k=1:10
8   fprintf(fid, '%6.2f \n', k)
9 end
10 x=1; %% this is just a comment, not the start of a section
11 % Context-sensitive keywords get highlighted correctly...
12 p = properties(person); %(here, properties is a function)
13 x = linspace(0,1,101);
14 y = x(end:-1:1);
15 % ... even in nonsensical code.
16 ]end()()(((end while { end )end ))))end (end
17 %{
18   block comments are supported
19 %} even
20 runaway block comments are

```

Código 6.6: ejemplo código Matlab en blanco y negro

```

1 %% Code sections are highlighted.
2 % System command are supported...
3 !touch testFile.txt
4 A = [1, 2, 3;... %... as is line continuation.
5     4, 5, 6];
6 fid = fopen('testFile.text', 'w');
7 for k=1:10
8   fprintf(fid, '%6.2f \n', k)
9 end
10 x=1; %% this is just a comment, not the start of a section
11 % Context-sensitive keywords get highlighted correctly...
12 p = properties(person); %(here, properties is a function)
13 x = linspace(0,1,101);
14 y = x(end:-1:1);
15 % ... even in nonsensical code.
16 ]end()()(((end while { end )end ))))end (end
17 %{
18   block comments are supported
19 %} even
20 runaway block comments are

```

Código 6.7: ejemplo código Python en color

```

1 class Example (object):
2     def __init__ (self, account, password):
3         """e.g. account = 'bob@example.com/test'
4             password = 'bigbob'
5             """
6
7     reg = telepathy.client.ManagerRegistry()
8     reg.LoadManagers()
9
10    # get the gabble Connection Manager
11    self.cm = cm = reg.GetManager('gabble')
12
13    # get the parameters required to make a Jabber connection
14    # begin ex.basics.dbus.language-bindings.python.methods.call
15    cm[CONNECTION_MANAGER].RequestConnection('jabber',
16        {
17            'account': account,
18            'password': password,
19        },
20            reply_handler = self.request_connection_cb,
21            error_handler = self.error_cb)
22 # end ex.basics.dbus.language-bindings.python.methods.call

```

Código 6.8: ejemplo código Python en blanco y negro

```

1 class Example (object):
2     def __init__ (self, account, password):
3         """e.g. account = 'bob@example.com/test'
4             password = 'bigbob'
5             """
6
7     reg = telepathy.client.ManagerRegistry()
8     reg.LoadManagers()
9
10    # get the gabble Connection Manager
11    self.cm = cm = reg.GetManager('gabble')
12
13    # get the parameters required to make a Jabber connection
14    # begin ex.basics.dbus.language-bindings.python.methods.call
15    cm[CONNECTION_MANAGER].RequestConnection('jabber',
16        {
17            'account': account,
18            'password': password,
19        },
20            reply_handler = self.request_connection_cb,
21            error_handler = self.error_cb)
22 # end ex.basics.dbus.language-bindings.python.methods.call

```

6.2. Usos y personalización

El texto que acompaña al código puedes incluirlo o no, también puedes decidir si el texto va numerado o no. A continuación se muestra como:

```
% Con esta línea el código no tendrá título
\begin{lstlisting}[style=Python]
micodigo
\end{lstlisting}
```

```
1     micodigo
```

```
% Con esta línea el código tendrá el título abajo
\begin{lstlisting}[style=Python, caption={Ejemplo de título abajo},captionpos=b]
    micodigo
\end{lstlisting}
```

```
1     micodigo
```

Código 6.9: Ejemplo de título abajo

```
% Con esta línea el código tendrá título no numerado
\begin{lstlisting}[style=Python, title={Ejemplo de título no numerado}]
    micodigo
\end{lstlisting}
```

Ejemplo de título no numerado

```
1     micodigo
```

```
% Con esta línea el código no tendrá las líneas numeradas
\begin{lstlisting}[style=Python,numbers=none, title={Ejemplo de código sin número de líneas}]
    micodigo
    sin
    número
    de
    líneas
\end{lstlisting}
```

Ejemplo de código sin número de líneas

```
micodigo
sin
número
de
líneas
```

6.3. Importar archivos fuente

Existe la posibilidad de importar un archivo de código en lugar de copiar su contenido y pegarlo en L^AT_EX.

Para realizarlo debes escribir:

```
\lstinputlisting[style=C++-color,caption={Archivo C++ importado}]{archivos/ejemplos/holamundo.cpp}
```

Y se importará con el formato establecido entre los '[]':

Código 6.10: Archivo C++ importado

```

1 #include <stdio.h>
2 int main()
3 {
4     // printf() displays the string inside quotation
5     printf("Hello, World!");
6     return 0;
7 }
```

A continuación se muestran otros ejemplos

```
\lstinputlisting[style=Python-color,caption={Archivo Py importado},label=importado_py]{archivos/←
→ ejemplos/holamundo.py}
```

Código 6.11: Archivo Py importado

```

1 #----- ←
2 # helloworld.py ←
3 #----- ←
4
5 import stdio
6
7 # Write 'Hello, World' to standard output.
8 stdio.writeln('Hello, World')
9
10#----- ←
11# python helloworld.py ←
12# Hello, World
```

```
\lstinputlisting[style=Matlab-color,caption={Archivo Matlab importado},label=importado_m]{archivos/←
→ ejemplos/holamundo.m}
```

Código 6.12: Archivo Matlab importado

```

1 function y = hello_world %#codegen
2
3 y = 'Hello World!';
4
5 end
6 % Copyright 2010 The MathWorks, Inc.
```

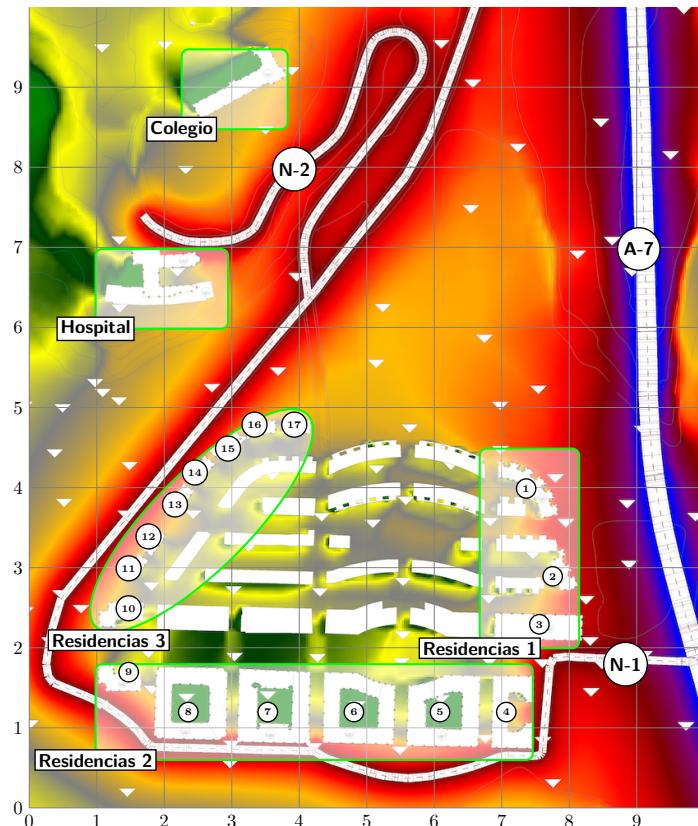
7. Resultados (Con ejemplos de gráficos)

7.1. Diagramas

Gracias al paquete *Tikz* se pueden incluir multitud de medios gráficos, diagramas, capas sobre imágenes, etc. Existen múltiples formas de realizarlo, para ello es recomendable consultar la guía de iniciación disponible aquí: <http://cremeronline.com/LaTeX/minimaltikz.pdf> y también el manual completo disponible aquí: <http://osl.ugr.es/CTAN/graphics/pgf/base/doc/pgfmanual.pdf>.

A continuación se muestran algunos ejemplos. Revisa el archivo .tex para ver cómo se utilizan.

Imagen a la que se le ha añadido cuadros y texto desde latex:



En muchas ocasiones es necesario realizar un diagrama de bloques, más abajo se muestra

un ejemplo de ello. En la red hay multitud de ejemplos que pueden ser fácilmente modificables para un fin concreto, como por ejemplo en esta web: <http://www.texample.net/tikz/examples/tag/block-diagrams/>.

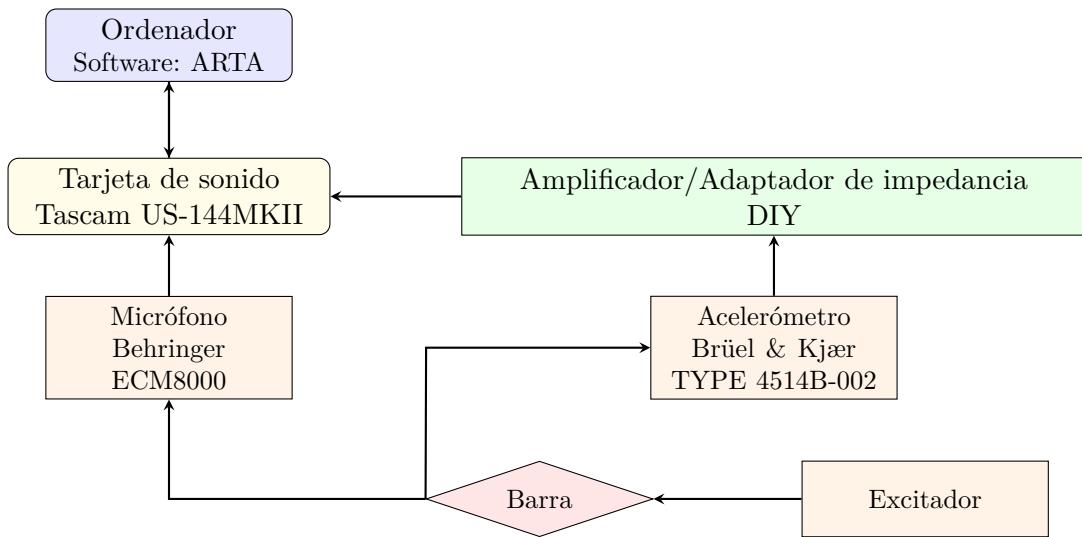


Figura 7.1: Diagrama realizado en latex con Tikz.

7.2. Gráficas

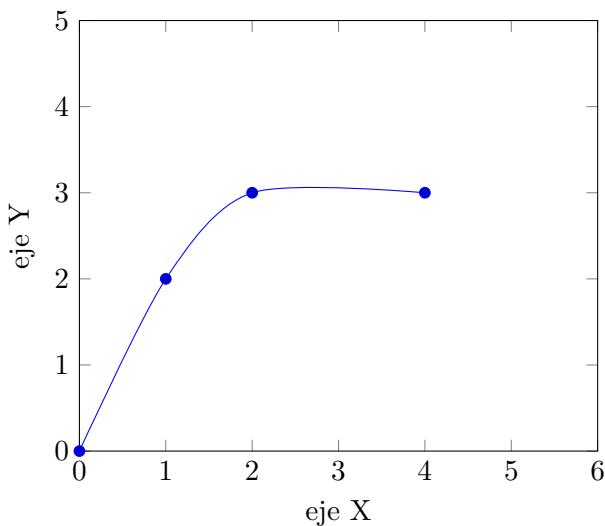
Existen múltiples formas de generar gráficas para latex. Hay disponibles herramientas como GeoGebra que dispone de la utilidad para exportar los gráficos en formato Tkiz. También funciones para Matlab que genera las gráficas que muestra habitualmente pero en código para Tkiz.

7.2.1. Línea

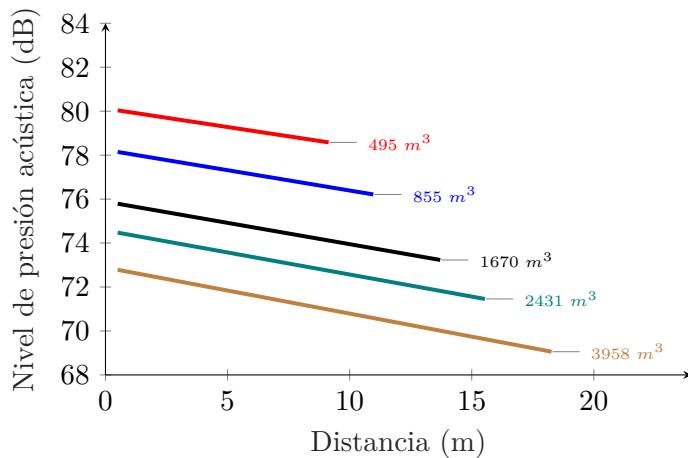
La forma más simple, aunque no sencilla cuando abarca muchos datos es la siguiente:

```
\begin{figure}[ht]
\centering
\begin{tikzpicture}
\begin{axis}
[ymin=0,ymax=5, % Límites del eje y
 xmin=0,xmax=6, % Límites del eje x
 ylabel=eje Y, % Nombre del eje y
 xlabel=eje X] % Nombre del eje x
\addplot+[smooth] coordinates % Une los puntos curva suavizada
{(0,0) (1,2) (2,3) (4,3)}; % Puntos de la gráfica
\end{axis}
\end{tikzpicture}
\caption{Gráfica sencilla.}
\end{figure}
```

El resultado es el siguiente:

**Figura 7.2:** Gráfica sencilla.

Otro ejemplo, en este caso las líneas están calculadas directamente en LaTex y después cada una tiene una anotación (el código se encuentra en el archivo `archivos/ejemplos/perjudicialesopticacentro.tex`):

**Figura 7.3:** OP/S003

7.2.2. Barras

Otro ejemplo es la gráfica de barras:

```
\begin{figure}[ht]
\centering
\begin{tikzpicture}
\begin{axis}[
ybar=12pt,
```

```

ymin=0,ymax=150,
xtick=data,
enlarge x limits={abs=2cm},
symbolic x coords={rubio, moreno},
bar width = 20pt,
ylabel= número,
xlabel= color de pelo,
    ytick align=outside,
    ytick pos=left,
    major x tick style = transparent,
    legend style={at={(0.04,0.96)},anchor=north west, font=\footnotesize, legend cell align=left,},
]
\addplot[ybar,fill=blue, area legend] coordinates {
    (rubio,20)
    (moreno,110)
};
\addplot[ybar,fill=purple, area legend] coordinates {
    (rubio,110)
    (moreno,105)
};
\legend{Chicos, Chicas}
\end{axis}
\end{tikzpicture}
\caption{Gráfica barras.}
\end{figure}

```

El resultado es el siguiente:

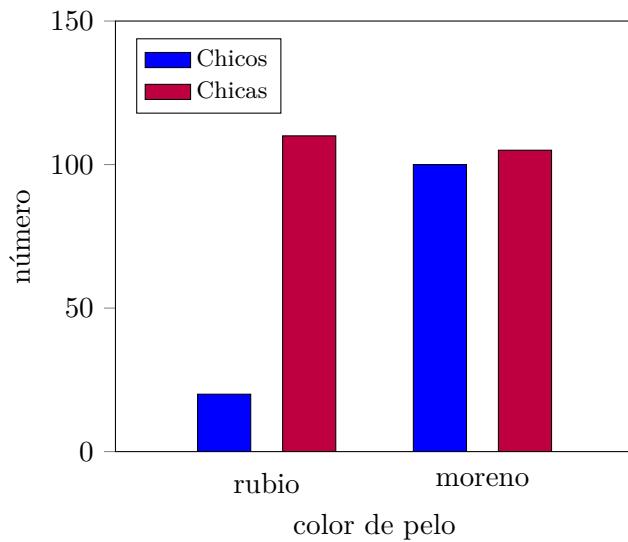


Figura 7.4: Gráfica barras.

7.2.3. Polar

Un ejemplo de gráfica polar semicircular (ver archivo `archivos/ejemplos/polarnorm.tex`):

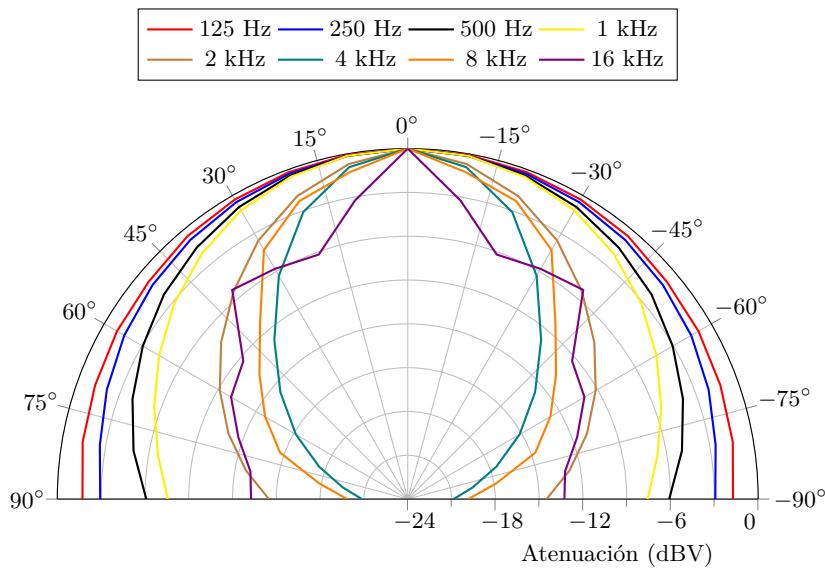


Figura 7.5: Directividad normalizada del altavoz (0 dBV en el eje).

7.3. Importados de MATLAB

Gracias a la herramienta *matlab2tikz* (<https://es.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/22022-matlab2tikz-matlab2tikz>) se pueden exportar las gráficas de cualquier tipo de Matlab a latex. Después de incluir los archivos de *matlab2tikz* se debe escribir una llamada después de crear la figura tal que:

Código 7.1: Ejemplo de llamada a matlab2tikz

```
1 fig = plot(x,y);
2 matlab2tikz('figurehandle',fig,'NombreArchivo.tex','height','5cm','width','13.5cm','strict',true,'  
    ↪ showHiddenStrings',true,'showInfo',false)
```

Y para utilizar el archivo generado por la función en este documento:

```
\begin{figure}[ht]
\centering
{\scalefont{0.8}\input{archivos/ejemplos/ParedFina} }
\caption{Ejemplo de gráfica obtenida con matlab2tikz.}
\end{figure}
```

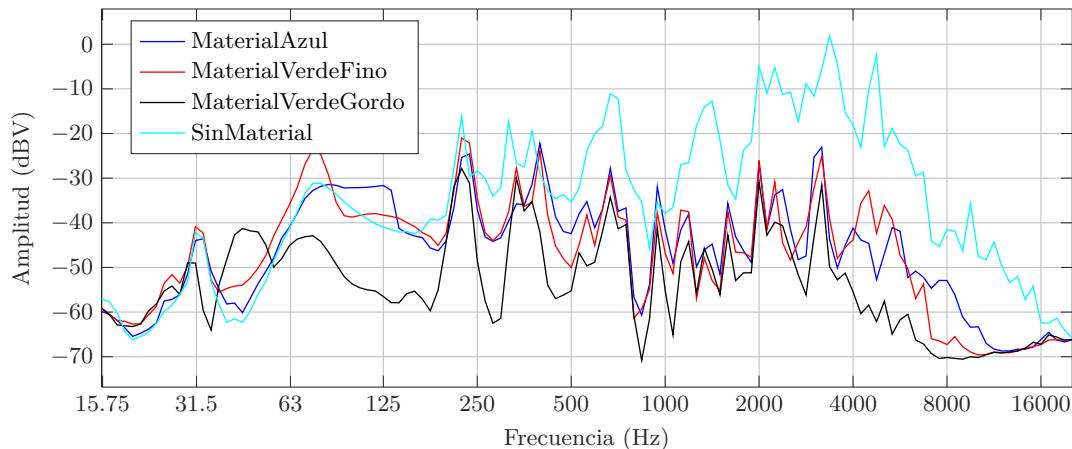


Figura 7.6: Ejemplo de gráfica obtenida con *matlab2tikz*.

Ejemplo de una gráfica 3D generada en Matlab y exportada por *matlab2tikz*:

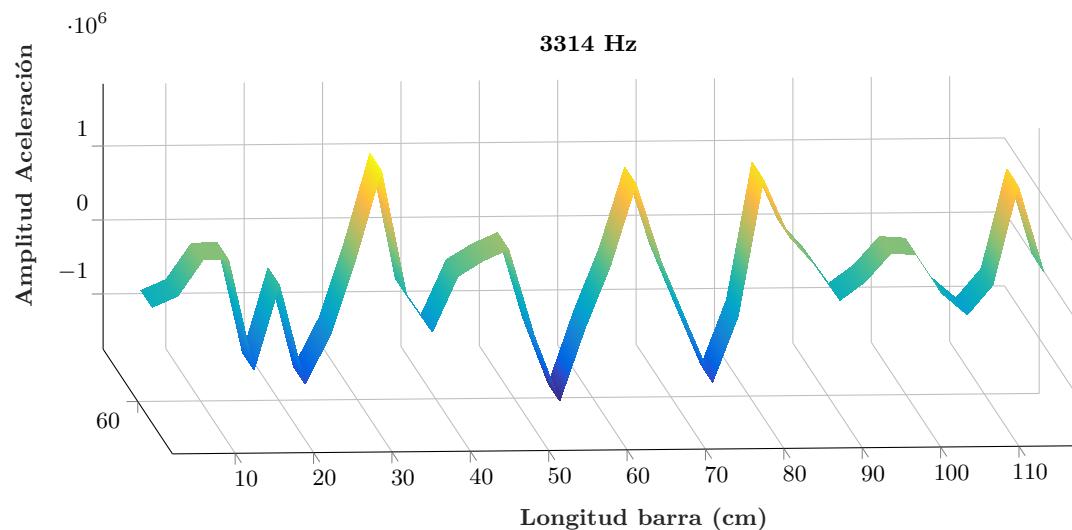


Figura 7.7: Amplitud de la aceleración en el modo número 8.

7.4. Ejemplo avanzado

El potencial del paquete *Tikz* es muy alto, se pueden realizar muchísimas cosas. En la red se facilitan muchos ejemplos para poder ver el funcionamiento y aprender. Existen hilos donde la gente publica sus mejores diseños de *Tikz* como en <https://tex.stackexchange.com/questions/158668/nice-scientific-pictures-show-off> o páginas donde facilitan muchas plantillas como <http://www.texample.net/tikz/examples/all/>.

Un ejemplo de lo que se puede llegar a conseguir es el siguiente:

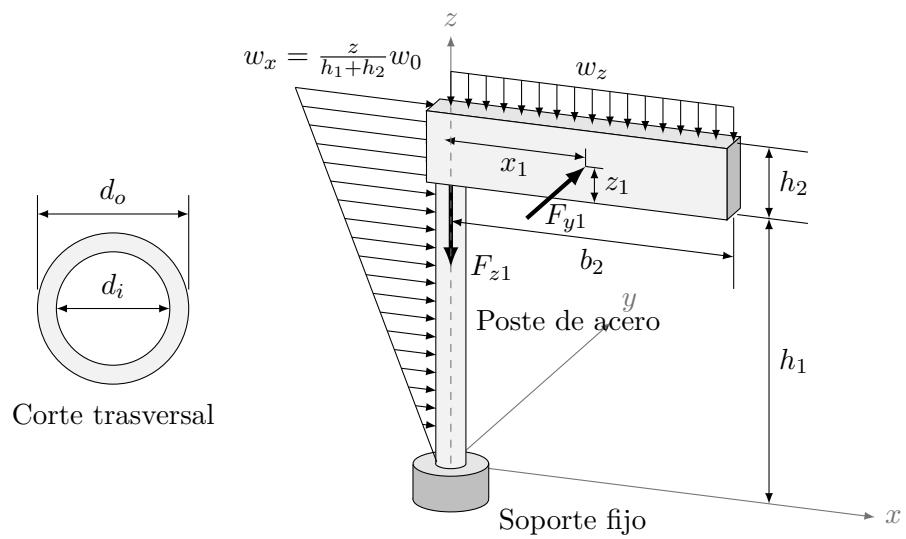


Figura 7.8: Señal realizada con Tikz, sin imágenes.

8. Conclusiones (Con ejemplos de matemáticas)

8.1. Matemáticas

En L^AT_EX se pueden mostrar ecuaciones de varias formas, cada una de ellas para un fin concreto.

Antes de ver algunas de estas formas hay que conocer cómo se escriben fórmulas matemáticas en L^AT_EX. Una fuente de información completa es la siguiente: <https://en.wikibooks.org/wiki/LaTeX/Mathematics>. También existen herramientas online que permiten realizar ecuaciones mediante interfaz gráfica como <http://www.hostmath.com/>, <https://www.mathcha.io/editor> o <https://www.latex4technics.com/>

Para mostrar una ecuación numerada se debe utilizar:

```
\begin{equation}
\nabla \times \mathbf{H} = \left[ \frac{1}{r} \frac{\partial}{\partial r} (r H_\theta) - \frac{1}{r} \frac{\partial H_r}{\partial \theta} \right] \hat{\mathbf{z}}
\label{ecuacion}
\end{equation}
```

$$\nabla \times \mathbf{H} = \left[\frac{1}{r} \frac{\partial}{\partial r} (r H_\theta) - \frac{1}{r} \frac{\partial H_r}{\partial \theta} \right] \hat{\mathbf{z}} \quad (8.1)$$

Si es necesario agrupar varias ecuaciones en un mismo índice se puede escribir del siguiente modo:

```
\begin{subequations}
\begin{eqnarray}
\mathbf{E} &= E_z(r, \theta) \hat{\mathbf{z}} \\
\mathbf{H} &= H_r(r, \theta) \hat{\mathbf{r}} + H_\theta(r, \theta) \hat{\theta}
\end{eqnarray}
\end{subequations}
```

% Se incluye '&' entre la igualdad para centrar las ecuaciones desde el '='.

$$\mathbf{E} = E_z(r, \theta) \hat{\mathbf{z}} \quad (8.2a)$$

$$\mathbf{H} = H_r(r, \theta) \hat{\mathbf{r}} + H_\theta(r, \theta) \hat{\theta} \quad (8.2b)$$

Otras dos formas que son las habituales en muchos lugares para incluir ecuaciones son:

Ejemplo de fórmula en línea con el texto $\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$, esta ecuación quedará dentro ↪ del texto.

Esta otra, al utilizar dos '\\$', se generará en una línea nueva $\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$

Ejemplo de fórmula en línea con el texto $\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$, esta ecuación quedará dentro del texto.

Esta otra, al utilizar dos '\$', se generará en una línea nueva

$$\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a)$$

También se puede añadir información adicional a una ecuación con la función *condiciones* creada para esta plantilla:

```
\begin{equation}
\underset{z=z_0}{\mathrm{Res}}(f(z))=\frac{1}{(m-1)!}\lim_{z\rightarrow z_0}\left[\frac{d^{m-1}}{dz^{m-1}}[(z-z_0)^m f(z)]\right]
\end{equation}

\begin{condiciones}[donde:]
% Excepto 'Descripción y valor' el resto no es necesario el símbolo $ para texto matemático.
% Item & Relación & Descripción o valor
m & \rightarrow & Es la multiplicidad del polo $z_0$ \\
z_0 & \rightarrow & Es la parte que se iguala a 0 con el polo. \\
f(z) & \rightarrow & Es la función contenida en la integral.
\end{condiciones}
```

$$\mathrm{Res}(f(z)) = \frac{1}{(m-1)!} \lim_{z \rightarrow z_0} \left[\frac{d^{m-1}}{dz^{m-1}} [(z - z_0)^m f(z)] \right] \quad (8.3)$$

donde: $m \rightarrow$ Es la multiplicidad del polo z_0
 $z_0 \rightarrow$ Es la parte que se iguala a 0 con el polo.
 $f(z) \rightarrow$ Es la función contenida en la integral.

Si lo que deseas es una ecuación alineada a la izquierda o derecha puedes hacerlo con lo siguiente (el '&' simple es utilizado para alinear las ecuaciones desde ese punto, los iguales):

```
% Alineado a la izquierda al incluir al final el doble '&&'
\begin{flalign}
y_{h\_1}=&\begin{bmatrix} \cos(\sqrt{6}x) \\ -\sin(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} && \\
y_{h\_2}=&\begin{bmatrix} \sin(\sqrt{6}x) \\ \cos(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} &&
\end{flalign}

% Alineado a la derecha al incluir al inicio el doble '&&'
\begin{flalign}
&&& \\
&&& \\
&&&
\end{flalign}
```

$$y_{h_1} = \begin{bmatrix} 6 \cos(\sqrt{6}x) \\ -\sqrt{6} \sin(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} e^x \quad (8.4)$$

$$y_{h_2} = \begin{bmatrix} 6 \sin(\sqrt{6}x) \\ \sqrt{6} \cos(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} e^x \quad (8.5)$$

$$y_{h_1} = \begin{bmatrix} 6 \cos(\sqrt{6}x) \\ -\sqrt{6} \sin(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} e^x \quad (8.6)$$

$$y_{h_2} = \begin{bmatrix} 6 \sin(\sqrt{6}x) \\ \sqrt{6} \cos(\sqrt{6}x) \end{bmatrix} e^x \quad (8.7)$$

Tanto con la función utilizada en (8.1,8.3), como en (8.2a,8.2b) y en las anteriores, si se les incluye un '*' después de 'equation', 'subequation' o 'flalign', se elimina la numeración de las ecuaciones pero manteniendo el resto de características.

A. Anexo I

Aquí vendría el anexo I

B. Páginas horizontales

Aquí se muestra cómo incluir páginas en horizontal.
Esta página está en vertical

Esta página está de nuevo en vertical

C. Importar PDF

A continuación se muestra una página importada de un PDF externo. Observar los comentarios en el código de este anexo para más información. También puedes leer el manual con todas las opciones en <http://osl.ugr.es/CTAN/macos/latex/contrib/pdfpages/pdfpages.pdf>.



Alicante 15 DE MARZO DE 2007

Expediente número

Referencia del peticionario **AYUNTAMIENTO DE ALICANTE**

Departamento de Medio Ambiente

C/San Nicolás, nº 2, 4º

03001 ALICANTE

Contacto: Juan Luís Beresaluz

DOCUMENTO DE SÍNTESIS

***ELABORACIÓN DEL MAPA ACÚSTICO MUNICIPAL DE LA CIUDAD DE
ALICANTE***

Fecha de realización del estudio: MAYO 2005 – MARZO 2007