

Grado en Ingeniería Informática  
2024-2025

*Trabajo Fin de Grado*

“Desarrollo de un dataset para el cálculo de distancias entre núcleos urbanos y servicios de ámbito comarcal con titularidad pública en la Comunidad de Madrid”

Raúl García Romero

Tutor/es

Javier García Guzmán

Leganés, 2025



Esta obra se encuentra sujeta a la licencia Creative Commons **Reconocimiento – No Comercial – Sin Obra Derivada**

**RESUMEN**

El siguiente Trabajo de Fin de Grado está orientado a el cálculo de disponibilidad de distintos servicios públicos para los distintos municipios de la Comunidad de Madrid, a partir del cálculo de la distancia media entre cada núcleo urbano y un conjunto con cada uno de los siguientes servicios públicos: Hospitales, juzgados, centros de salud mental y parques de bomberos.

Inicialmente, los datos utilizados para llevar a cabo esta práctica son distintos datasets georreferenciados, es decir, un conjunto de instancias de datos cada una ligada a un punto geográfico por medio de coordenadas. Estos datos serán preprocesados, procesados y utilizados en programas de Python y QGIS para obtener distintos conjuntos de datos que den la información necesaria.

ÍNDICE DE CONTENIDOS

[1. INTRODUCCIÓN 1](#_Toc200677057)

[1.1. Área de Trabajo 1](#_Toc200677058)

[1.2. Problema a resolver 1](#_Toc200677059)

[1.3. Motivación del Trabajo 1](#_Toc200677060)

[1.4. Objetivos 1](#_Toc200677061)

[2. ESTADO DE LA CUESTIÓN 4](#_Toc200677062)

[3. MÉTODOS 4](#_Toc200677063)

[2.1. Fuente de los datos 4](#_Toc200677064)

[2.2. Procesamiento inicial de los datos mediante QGIS 5](#_Toc200677065)

[2.3. Procesamiento adicional mediante Python 5](#_Toc200677066)

[2.4. Cálculo de distancias utilizando la API de Google Maps 6](#_Toc200677067)

[4. METODOLOGÍA PARA LA CONSTRUCCIÓN DEL DATASET 7](#_Toc200677068)

[3.1. Obtención de los datos iniciales 7](#_Toc200677069)

[3.2. Procesado de datos en QGIS 7](#_Toc200677070)

[3.3. Selección de vecinos más cercanos a través de la API de QGIS para Python 11](#_Toc200677071)

[3.3.1. Funciones implementadas en Python 12](#_Toc200677072)

[3.4. Llamadas a la Distance Matrix API mediante script de Python 16](#_Toc200677073)

[5. DESCRIPCIÓN DEL DATASET OBTENIDO 18](#_Toc200677074)

[6. ESPECIFICACIÓN DE REQUISITOS DE LA APLICACIÓN GIS PARA VISUALIZAR LOS DATOS 19](#_Toc200677075)

[7. DISEÑO 20](#_Toc200677076)

[8. RESULTADOS 21](#_Toc200677077)

[9. CONCLUSIONES Y FUTUROS TRABAJOS 22](#_Toc200677078)

[REFERENCIAS 23](#_Toc200677079)

**ÍNDICE DE FIGURAS**

[Ilustración 1 Captura de pantalla de la página web NOMECALLES 4](#_Toc200970953)

[Ilustración 2 Vista previa de la herramienta QGIS 5](#_Toc200970954)

[Ilustración 3 Vista previa del código usando la API de QGIS 5](#_Toc200970955)

[Ilustración 4 Proceso de obtención de centroides 8](#_Toc200970956)

[Ilustración 5 Tabla de hospitales de grupo 2 y 3 9](#_Toc200970957)

[Ilustración 6 DAS y hospitales de grupo 3 y 2 10](#_Toc200970958)

[Ilustración 7 Flowchart de funciones implementadas en Python 12](#_Toc200970959)

[Ilustración 8 Función get\_cords\_name() 13](#_Toc200970960)

[Ilustración 9 Función get\_nearest() 14](#_Toc200970961)

[Ilustración 10 Función get\_jsons() 15](#_Toc200970962)

[Ilustración 11 Ejemplo de archivo de la carpeta jsons/ 16](#_Toc200970963)

[Ilustración 12 Código del archivo google\_request.py 16](#_Toc200970964)

[Ilustración 13 Ejemplo de output generado por una consulta a Distance Matrix API 17](#_Toc200970965)

**LISTA DE ABREVIATURAS**

QGIS Quantum Geographic Information System

DAS Dirección Asistencial de Salud

INE Instituto Nacional de Estadística

**GLOSARIO**

|  |  |
| --- | --- |
| Término | Descripción |
| Núcleo de población | Conjunto de al menos diez edificaciones y/o cincuenta habitantes con calles, plazas u otras vías urbanas. [1] |
| Diseminado | Edificaciones o viviendas que no pueden ser incluidas en el concepto de núcleo de población. [2] |

# INTRODUCCIÓN

## 1.1. Área de Trabajo

El área de trabajo de este estudio son los 179 municipios de la Comunidad de Madrid, los núcleos poblacionales que lo forman, así como distintas infraestructuras donde se brindan servicios públicos esenciales.

La información sobre este dominio de trabajo la tratamos en forma de datasets georreferenciados que nos permiten operar sobre ellos y obtener información adicional.

## 1.2. Problema a resolver

Un problema del que se oye mucho hablar día a día es la falta de servicios públicos en zonas rurales o alejadas de centros de provincia y ciudades importantes. El problema es la falta de datos empíricos y demostrables que validen y cuantifiquen cuánta es la cantidad de poblaciones faltas de servicios públicos y cuáles son los servicios públicos más necesarios de reforzar en cada zona.

Por lo tanto, el problema que pretendemos abordar es el del desarrollo de una base de datos en la que se pueda ver la disponibilidad de servicios en todas las áreas de la Comunidad de Madrid

## 1.3. Motivación del Trabajo

El fácil acceso y cercanía a servicios públicos es una de las principales necesidades para el bienestar de los habitantes de una ciudad. En un mundo industrializado y con la infraestructura necesaria para conectar todos los núcleos urbanos de un país, es cada vez más fácil y necesario determinar qué servicios públicos brindar y dónde se establece la construcción de la infraestructura destinada a brindar dicho servicio.

Por lo tanto, se tiene como principal objetivo determinar el nivel de necesidad de nuevos centros públicos para cada núcleo urbano y, por lo tanto, de cada municipio.

## 1.4. Objetivos

Este trabajo tiene como meta la obtención de información y la subsecuente creación de una base de datos sobre la disponibilidad de distintos servicios públicos en los diferentes municipios de la Comunidad de Madrid

Los servicios públicos sobre los cuales se hace el trabajo serán:

* Hospitales
* Juzgados
* Centros de salud mental
* Parques de bomberos

Software utilizado: QGIS, software de gestión de bases de datos con representación geográfica de la información.

Fuente de los datos: nomecalles [3]. Base de datos con puntos de interés y distintas delimitaciones de la comunidad de Madrid

# 2. ESTADO DE LA CUESTIÓN

# 3. MÉTODOS

La metodología utilizada en este trabajo se divide en distintas fases, empezando por la recopilación de datos hasta la obtención de las distancias finales y el análisis de resultados.

A grandes rasgos, los pasos realizados son los siguientes:

* Recopilación de los datasets georreferenciados con información sobre núcleos urbanos, delimitación de municipios, zonas de Dirección Asistencial de Salud o la posición de los servicios públicos sobre los que trata el trabajo.
* Procesado de los datos, añadiendo información adicional, estableciendo relaciones entre los distintos datasets, transformándolos o creando nuevos datos para poder ser utilizados a posteriori. Realizado mediante QGIS y Python
* Análisis de los datos, seleccionando para cada núcleo urbano, los servicios públicos más cercanos. Realizado a través de scripts de Python
* Cálculo de distancias de viaje, utilizando scripts de Python que realizan consultas a la API de Google Maps.

## 3.1. Fuente de los datos

Interfaz de usuario gráfica, Texto, Aplicación

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.La fuente original de los datasets es la página web nomecalles del Instituto de Estadística de la Comunidad de Madrid (IECM). La página contiene el nomenclátor oficial y distintas capas de información territorial con puntos de interés de titularidad pública.

Ilustración Captura de pantalla de la página web NOMECALLES

A través de dicha página se obtuvieron los datasets de delimitaciones de los núcleos urbanos, las ubicaciones de los cuatro servicios públicos a analizar, junto con otros datasets que puedan ser útiles durante alguna otra fase del trabajo.

## 3.2. Procesamiento inicial de los datos mediante QGIS

Mapa

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.Los datos obtenidos están en un formato legible por la herramienta de software QGIS[4]. Con esta herramienta de software podemos realizar distintas operaciones sobre los datos, añadir atributos con información extra o crear nuevas capas. Un ejemplo de esto es la adición de un atributo que indica, para cada núcleo urbano, la Dirección Asistencial de Salud en la que se encuentra, lo cual será necesario para determinar a qué hospital será referenciado.

Ilustración Vista previa de la herramienta QGIS

## 3.3. Procesamiento adicional mediante Python

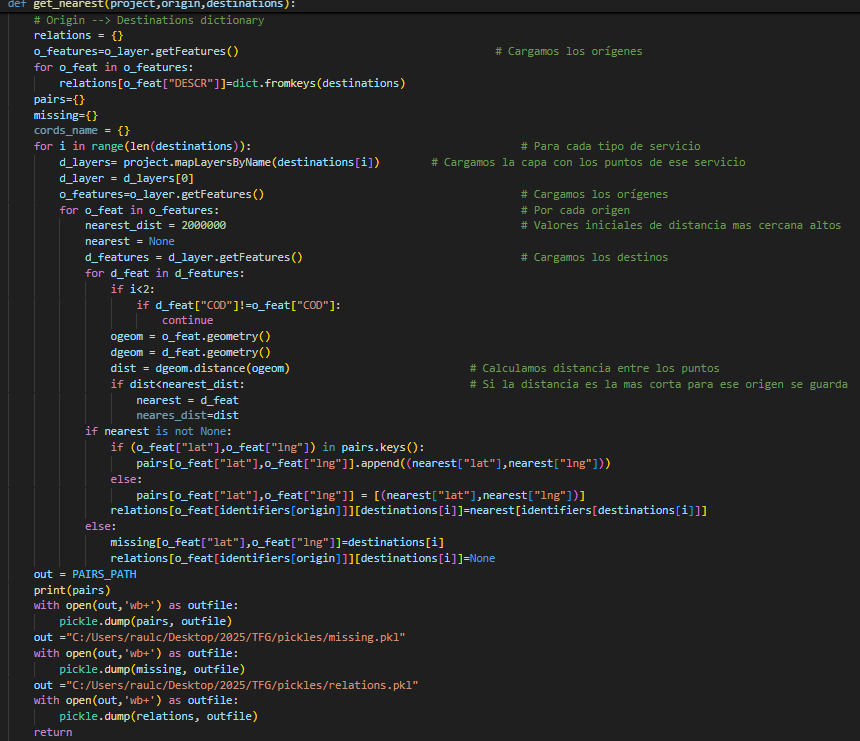
El siguiente paso es determinar, para cada núcleo urbano, el hospital, parque de bomberos, juzgado y centro de salud mental más cercano. En un principio parecía posible hacerlo desde QGIS, pero este proceso en particular era muy tedioso y requería rehacerlo todo desde cero en caso de error. Por lo tanto, se decide utilizar la API de QGIS para Python.

Ilustración Vista previa del código usando la API de QGIS

De esta forma tenemos un método más intuitivo, automatizado y fácil de editar en caso de necesitar un cambio a posteriori, además de permitirnos generar nuevos archivos o realizar consultar en pasos posteriores.

## 3.4. Cálculo de distancias utilizando la API de Google Maps

La Google Maps Platform ofrece acceso a la Distance Matrix API [5] a usuarios registrados.

Haciendo uso de esta API se realizan consultas con un formato específico y obtenemos como resultado la distancia y tiempo exactos de un trayecto en coche a los conjuntos [origen, destino] que nosotros especifiquemos.

# 4. METODOLOGÍA PARA LA CONSTRUCCIÓN DEL DATASET

En este punto se explicará en más detalle los pasos realizados, así como los resultados obtenidos durante el proceso.

## 4.1. Obtención de los datos iniciales

Nuestro punto de inicio es el sitio web NOMECALLES. Como se describe en el punto 2.1., esta página nos permite visualizar y descargar distintos datasets georreferenciados de la Comunidad de Madrid, estos se dividen en Puntos y Delimitaciones, el primero ofrece datasets de puntos exactos y el segundo ofrece datasets de distintas divisiones territoriales.

De todos los conjuntos de datos que ofrece la página extraemos los siguientes:

* Delimitación de municipios: Delimitaciones 🡪 Municipios
* Núcleos urbanos: Delimitaciones 🡪 Nomenclátor 🡪 Núcleos
* Dirección Asistencial de Salud (DAS): Delimitaciones🡪Zonificación de Salud de Área Única🡪Dirección Asistencial de Salud
* Juzgados: Puntos🡪Admón. Pública y Seguridad Ciudadana🡪Instituciones Públicas🡪Admón. Justicia
* Centros de Salud Mental: Puntos🡪 Salud y Servicios Sociales🡪 Centros Sanitarios🡪 Centros de Salud Mental
* Hospitales: Puntos🡪Salud y Servicios Sociales🡪 Centros Sanitarios🡪Hospital
* Parques de bomberos: Puntos🡪Admón. Pública y Seguridad Ciudadana🡪 Protección y Seguridad Ciudadana🡪Bomberos

## 4.2. Procesado de datos en QGIS

**Obtención de centroides**

Una vez tenemos todos los datasets necesarios cargados en QGIS, podemos comenzar el proceso de transformación de los datos obtenidos.

El primer paso a realizar es el filtrado del dataset de núcleos urbanos. En dicho conjunto de datos aparecen tanto núcleos de población como diseminados. El propio dataset contiene información sobre qué delimitación entra en cada una de estas dos categorías, por lo tanto, creamos una nueva capa que excluya todos los diseminados del conjunto.

A continuación, utilizando datos del INE sobre población por unidad poblacional [6], pasamos el dataset por otro filtrado, dejando fuera todos los núcleos poblacionales con 0 habitantes.

Posteriormente, es necesario transformar este dataset en forma de delimitaciones geográficas en otro en forma de puntos específicos. Esto se lleva a cabo a través de la herramienta “Creación de vectores 🡪 Generar puntos dentro de polígonos”, la cual devuelve un dataset con los centroides de cada núcleo poblacional.

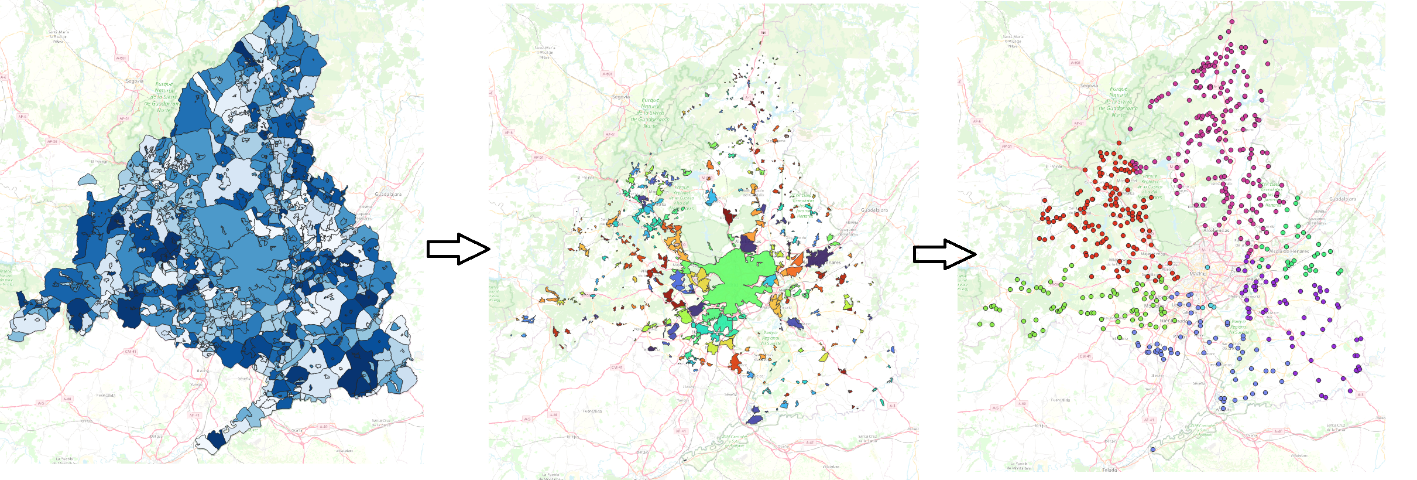


Ilustración Proceso de obtención de centroides

**Filtrado de hospitales**

El dataset de hospitales proporcionado por NOMECALLES contiene centros hospitalarios con enorme disparidad de tamaño y complejidad. Por lo tanto, no podemos considerar de la misma manera un núcleo de población cuyo hospital más cercano es un hospital de la complejidad más baja y un núcleo de población a la misma distancia del hospital Gregorio Marañón.

Por esto mismo, dividimos el dataset en otros dos nuevos conjuntos de datos, esta división la hacemos acorde a la complejidad de los hospitales y, como aparece reflejada en el dataset de NOMECALLES, se hace de forma manual guiándonos por la información sobre centros hospitalarios de la Red del Servicio Madrileño de Salud de la página web de la Comunidad de Madrid [6].

Los dos datasets resultantes son:

* Hospitales de grupo 3: Hospitales de gran complejidad.
* Hospitales de grupo 2: Hospitales de complejidad intermedia

En la siguiente tabla se puede ver la lista de hospitales que pasaron el filtro y que, por lo tanto, serán utilizados en los siguientes pasos

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Nombre | Grupo | Zona |
| Hospital Universitario 12 de Octubre | 3 | Centro |
| Hospital Universitario de la Princesa | 3 | Centro |
| Hospital Universitario Fundación Jiménez Díaz | 3 | Noroeste |
| Hospital Clínico San Carlos | 3 | Noroeste |
| Hospital Universitario Puerta de Hierro Majadahonda | 3 | Noroeste |
| Hospital Universitario La Paz | 3 | Norte |
| Hospital Universitario Ramón y Cajal | 3 | Norte |
| Hospital General Universitario Gregorio Marańón | 3 | Sureste |
| Hospital Centro Sanitario de Vida y Esperanza | 2 | Centro |
| Hospital Universitario Príncipe de Asturias | 2 | Este |
| Hospital Universitario de Torrejón | 2 | Este |
| Hospital General de Villalba | 2 | Noroeste |
| Hospital Universitario Infanta Sofía | 2 | Norte |
| Hospital Universitario de Móstoles | 2 | Oeste |
| Hospital Universitario Fundación Alcorcón | 2 | Oeste |
| Hospital Universitario Fuenlabrada | 2 | Oeste |
| Hospital Rey Juan Carlos | 2 | Oeste |
| Hospital Universitario Severo Ochoa | 2 | Sur |
| Hospital Universitario de Getafe | 2 | Sur |
| Hospital Universitario Infanta Leonor | 2 | Sureste |

Ilustración Tabla de hospitales de grupo 2 y 3

Una vez creados los datasets, introducimos una nueva diferenciación en los datos: la Dirección Asistencial de Salud (DAS). En Madrid existen 7 DAS y estas delimitaciones determinan cuál es el hospital de referencia de cada núcleo poblacional, esto evita que se calcule la distancia de un núcleo poblacional a un hospital de una DAS distinta.

Cada DAS tiene, por lo menos, un hospital de grupo 2, por lo que el hecho de la existencia de un hospital de grupo 3 dentro de la misma DAS se considera como un punto a favor al calcular la disponibilidad de un núcleo poblacional.

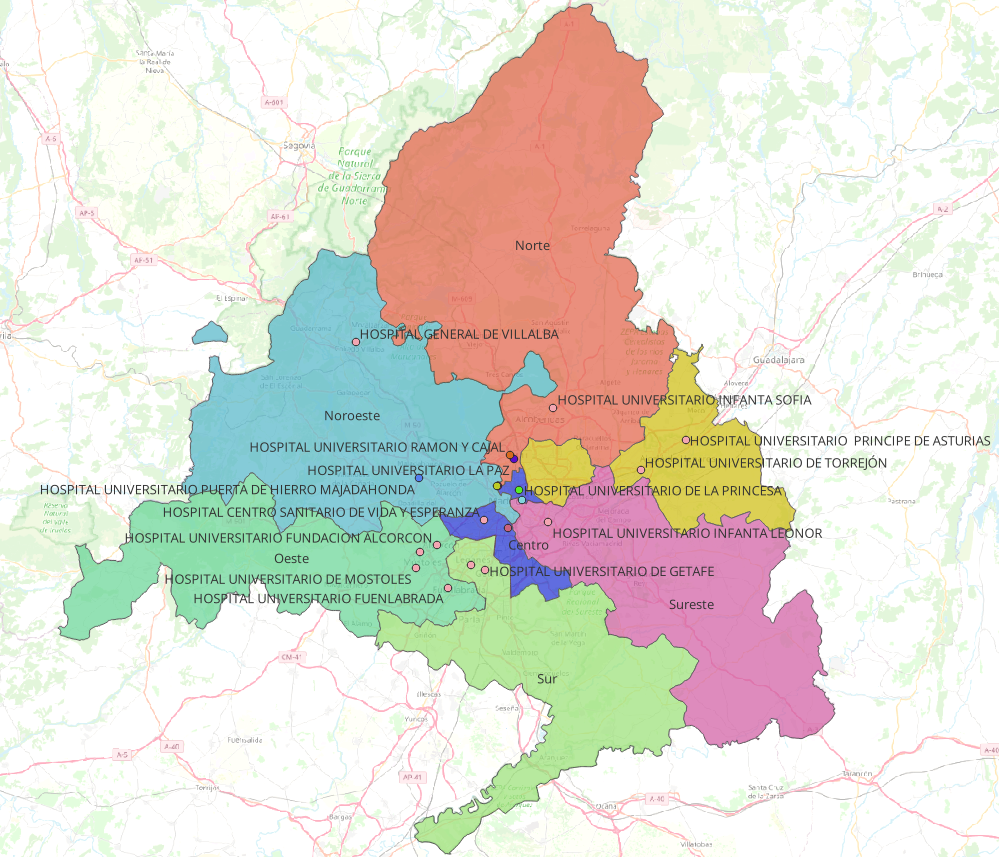


Ilustración DAS y hospitales de grupo 3 y 2

**Otras transformaciones en los datos**

* Nuevos atributos “lat”(Latitud) y “lng”(Longitud) a todos los datasets: A través de la herramienta Tabla vectorial🡪Añadir campos X/Y a capa. Útil para calcular distancias en pasos posteriores
* Nuevos atributos en el dataset de núcleos poblacionales con datos del DAS y municipio al que permanecen. Vector general 🡪 Unir atributos por localización. Permite que un dataset herede un atributo del espacio geométrico de otra capa en el que se encuentra.

**Partidos judiciales**

Según el Artículo 32 de la Ley Orgánica del Poder judicial [7], el partido judicial es una división de territorios uno o más municipios limítrofes, pertenecientes a una misma provincia. Esta división la utilizaremos para que un núcleo urbano no sea dirigido a un juzgado de un partido judicial distinto.

Por lo tanto se añade un atributo que determine a cuál de los 21 partidos judiciales pertenece cada núcleo de población y cada juzgado, acorde a los listados proporcionados por el Ministerio de Justicia [8] [9].

## 4.3. Selección de vecinos más cercanos a través de la API de QGIS para Python

QGIS ofrece su propia librería de Python para realizar operaciones sobre capas de archivos .qgz, que contienen el proyecto QGIS completo.

Seleccionamos este método porque la otra alternativa era, utilizando QGIS, crear muchas matrices de distancia de cada núcleo urbano a todos los destinos posibles, realizar filtrados para quedarnos con el vecino más cercano de cada categoría y luego enlazarlo con el dataset existente.

Utilizando Python, se puede realizar este proceso de manera automatizada, permitiendo realizar cambios sobre la marcha sin necesidad de un backtracking excesivo. Este algoritmo, que además permite la creación de archivos adicionales durante el proceso y debugging, solamente ocupa 50 líneas de código en nuestro caso.

### Diagrama El contenido generado por IA puede ser incorrecto.4.3.1. Funciones implementadas en Python

Ilustración Flowchart de funciones implementadas en Python

El primer programa implementado tiene el nombre “file\_creator.py”. Este contiene distintas funciones que interactúan con el proyecto QGIS y que leen y generan archivos .json y.pkl utilizados para preservar los datos entre ejecuciones.

**Función *get\_cords\_name()***

Texto

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.Esta función lee el proyecto QGIS y genera el archivo *cords\_name.pkl*, el cual almacena un diccionario que relaciona el nombre de cada punto, ya sea origen o destino, con sus coordenadas. Es decir, si tuviésemos las coordenadas de un punto, una llamada a cords\_name[(lat.lng)] devolvería el nombre de dicho punto.

Ilustración Función get\_cords\_name()

**Función *get\_nearest()***

Texto

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.Esta función realiza la función principal de búsqueda de vecinos más cercanos, asegurándose de que en el caso de los hospitales pertenezcan al mismo DAS.

Ilustración Función get\_nearest()

El funcionamiento resumido de la función es que iteramos de la siguiente manera: Para cada tipo de servicio cargamos el dataset de orígenes (núcleos de población) y el dataset de destinos, iteramos de forma que para cada origen calculamos la distancia a cada destino y al de la iteración nos quedamos solo con el más cercano de cada ciclo. El output de esta función son los siguientes archivos.

* Pairs.pkl: Para cada par de coordenadas, devuelve una lista con las coordenadas de sus vecinos más cercanos.
* Missing\_pkl: Para cada par de cordenadas, devuelve el tipo de servicio del cual no se ha encontrado vecino más cercano. El 100% son núcleos urbanos perteneciente a DAS sin hospitales de grupo 3, por lo que se puede considerar deprecado
* Relations.pkl: Para cada nombre de núcleo de población, almacena el tipo de vecino más cercano y el nombre de dicho vecino.
  + Ejemplo:  
     '**Quintana'**:{**'hospitales\_das\_grupo\_coords\_3'**: 'HOSPITAL GENERAL UNIVERSITARIO GREGORIO MARAŃON', **'hospitales\_das\_grupo\_coords\_2'**: 'HOSPITAL UNIVERSITARIO INFANTA LEONOR', **'bomberos\_coords'**: 'Parque de Bomberos de Coslada', **'juzgados\_coords**': 'Oficina Decanato - Servicio Común de Notificaciones y Embargos - Clínica Médico Forense Avenida Fronteras, s/n. Torrejón de Ardoz', **'saludmental\_coords'**: 'CSM Torrejón de Ardoz'}

**Función *get\_jsons()***

Utiliza el archivo pairs.pkl para crear una serie de archivos .json con la estructura especificada por la documentación de la Distance Matrix API.

Texto

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.Estos archivos son todos almacenados en la carpeta jsons/ para su posterior uso.

Ilustración Función get\_jsons()

Pantalla de computadora con letras

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.Debido a las especificaciones a la hora de realizar las consultas, todos los archivos.json tienen un formato parecido al de la Ilutración 10, el cual especifica las coordenadas del origen y el conjunto de coordenadas de los destinos a calcular, además de especificar que el viaje a calcular es en coche y la distancia en metros

## 4.4. Llamadas a la Distance Matrix API mediante script de Python

Ilustración Ejemplo de archivo de la carpeta jsons/

El siguiente paso es utilizar la API proporcionada por Google Maps para hacer las consultas para cada núcleo de población.

Con el objetivo de obtener más información sobre la distancia y tiempo de viaje, para cada núcleo urbano iteramos sobre estos dos parámetros:

* Tipo de transporte: Coche o transporte público (bus)
* Hora de partida: 8:00 o 11:00. Horas de mayor y menor tráfico en Madrid

De esta forma, para cada núcleo urbanos se hacen 4 consultas con permutaciones de estos parámetros.

Texto

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.

Ilustración 12 Código de google\_request.py

Dichas consultas devuelven otro archivo .json. Este conjunto de outputs generados por las consultas es finalmente almacenado en la carpeta results/ con una terminación que indica los parámetros con los que se hizo la consulta, siguiendo este formato:

<ID>\_(c/b)\_(p/n):

* c: Trayecto en coche.
* b: Trayecto en bus.
* p: Salida en hora punta.
* n: Salida en hora de tráfico normal.

Texto

El contenido generado por IA puede ser incorrecto.

Ilustración 13 Ejemplo de output generado por una consulta a Distance Matrix API

En este ejemplo se puede ver como nos devuelve las direcciones tanto de destinos como del origen, así como el tiempo y distancia en un viaje en coche para cada par (origen,destino).

## 4.5 Depurado de los resultados y análisis en QGIS

Una vez se tienen los resultados en formato .json es necesario que los datos estén en un formato legible y accesible mediante QGIS. Para llevar esto a cabo, primero creamos un script de Python que tome todos los resultados y, para cada núcleo urbano, calcule la media de los 4 resultados obtenidos en el punto anterior y agrupe todos en un archivo .csv, listo para ser introducido en el proyecto QGIS.

En este script de Python se contemplan distintas situaciones:

* Fallo por parte de la Distance Matrix API a la hora de dar resultados: Es decir, existe un servicio público más cercano que cumpla con las condiciones correctas pero no es posible calcular la distancia por carretera. En este caso, se almacena el identificador de dicho servicio público, pero la distancia se guarda como NULL.
* Núcleos sin servicios públicos que cumplan con las condiciones necesarias para considerarse como servicio más cercano, como, por ejemplo núcleos sin hospitales de grupo 3 dentro de su DAS. En este caso, tanto la distancia como el nombre del destino se almacenan como NULL

# 5. DESCRIPCIÓN DEL DATASET OBTENIDO

Metadatos

Indicadores Obtenidos

Formatos de publicación

# 6. ESPECIFICACIÓN DE REQUISITOS DE LA APLICACIÓN GIS PARA VISUALIZAR LOS DATOS

6.1 Presentación de los formalismos para registrar las Requisitos.

6.2 Especificación de Requisitos

6.3 Plan de Pruebas

# 7. DISEÑO

7.1 Diseño de la IU (Aplicación de Prueba)

7.1.1. Paper prototype o mock up inicial de la aplicación

7.1.2. Versión final de la UI

7.1.3 Diagramas de clases (si aplica)

7.2 Diseño de la arquitectura de servidor (Back end).

7.2.1 Alternativas (definir varias posibles alternativas y seleccionar la que más te convengan).

7.2.2. Diagrama de paquetes o componentes y clases de los elementos de la arquitectura de servidor.

# 8. RESULTADOS

Especificación de preguntas de análisis de la accesibilidad de los servicios públicos en la Comunidad de Madrid y su discusión con los datos estadísticos proporcionados por el dataset generado.

# 9. CONCLUSIONES Y FUTUROS TRABAJOS

# REFERENCIAS

|  |  |
| --- | --- |
| [1] | Instituto Nacional de Estadística, «Núcleo de población,» [En línea]. Available: https://www.ine.es/DEFIne/es/concepto.htm?c=4930. [Último acceso: 2025]. |
| [2] | Instituto Nacional de Estadística, «Diseminado,» [En línea]. Available: https://www.ine.es/DEFIne/concepto.htm?c=5188. |
| [3] | Instituto de Estadística de la Comunidad de Madrid, «Nomecalles,» [En línea]. Available: https://gestiona.comunidad.madrid/nomecalles\_web/#/inicio. |
| [4] | QGIS.org, «Spatial wihtout Compromise · QGIS Website,» QGIS Association, 2025. [En línea]. Available: http://www.qgis.org. |
| [5] | Google Maps Platform, [En línea]. Available: https://developers.google.com/maps/documentation/distance-matrix/overview?hl=es-419&authuser=1. [Último acceso: 2025]. |
| [6] | Instituto Nacional de Estadística, «Nomenclátor. Población por unidad poblacional,» [En línea]. Available: https://www.ine.es/nomen2/. |
| [7] | Comunidad de Madrid, «Hospitales de la red del Servicio Madrileño de Salud,» [En línea]. Available: https://www.comunidad.madrid/servicios/salud/hospitales-red-servicio-madrileno-salud. |
| [8] | Boletín Oficial del Estado, «Articulo 32 Ley Orgánica del Poder judicial,» [En línea]. Available: https://www.iberley.es/legislacion/articulo-32-ley-organica-poder-judicial. |
| [9] | Ministerio de justicia de España, «Nomenclátor de Partidos Judiciales de España,» [En línea]. Available: https://www.mjusticia.gob.es/es/JusticiaEspana/OrganizacionJusticia/Documents/011223\_Nomencl%C3%A1tor%20de%20Partidos%20Judiciales.pdf. |
| [10] | Procuradora Asociados, «Buscador de PARTIDOS JUDICIALES EN Madrid,» [En línea]. Available: https://procuradoresasociadosmadrid.es/partidos-judiciales-madrid/. |