

---

Implementación de soluciones en la nube  
para el análisis de datos públicos a través  
de modelos de inteligencia artificial

-

Implementation of cloud solutions for  
public data analysis through artificial  
intelligence models

---



Trabajo de Fin de Master  
Curso 2024–2025

Autor

Cristian Molina Muñoz

Director

Jose Luis Vazquez-Poletti

Rubén Fuentes-Fernández

Máster en Ingeniería Informática

Facultad de Informática

Universidad Complutense de Madrid



# Implementación de soluciones en la nube para el análisis de datos públicos a través de modelos de inteligencia artificial

-

# Implementation of cloud solutions for public data analysis through artificial intelligence models

**Trabajo de Fin de máster en Ingeniería Informática**

**Autor**

**Cristian Molina Muñoz**

**Director**

**Jose Luis Vazquez-Poletti**

**Rubén Fuentes-Fernández**

**Convocatoria:** *Septiembre 2025*

**Calificación:**

**Máster en Ingeniería Informática**

**Facultad de Informática**

**Universidad Complutense de Madrid**

**27 de agosto de 2025**



# Autorización de difusión

El abajo firmante, matriculado en el Master en Ingeniería en Informática de la Facultad de Informática, autoriza a la Universidad Complutense de Madrid (UCM) a difundir y utilizar con fines académicos, no comerciales y mencionando expresamente a sus autores el presente Trabajo Fin de Master: “Implementación de soluciones en la nube para el análisis de datos públicos a través de modelos de inteligencia artificial“, realizado durante el curso académico 2024-2025 bajo la dirección de Jose Luis Vazquez-Poletti y Rubén Fuentes-Fernández, y a la Biblioteca de la UCM a depositarlo en el Archivo Institucional E-Prints Complutense con el objeto de incrementar la difusión, uso e impacto del trabajo en Internet y garantizar su preservación y acceso a largo plazo.

Cristian Molina Muñoz

27 de agosto de 2025



# Dedicatoria

A mis padres, por hacer posible todo esto. Por su esfuerzo





# Agradecimientos

Agradecer a todas las personas que han aportado su granito de arena a la persona que soy, y por extensión, a este mismo trabajo. Sobre todo a profesores y compañeros de estudio y trabajo, de los que tanto he aprendido.



# Resumen

[TODO 250 palabras sobre datos, cloud y IA] [ Se redacta en pasado y no debe incluir abreviaturas, referencias a figuras o tablas ni citas bibliográficas. Tampoco se debe incluir información que no aparezca en el proyecto.]

Los ficheros de GitHub se encuentran en el siguiente repositorio:

<https://github.com/crismo04/TFM-cloud-solutions-to-public-data/>

## Palabras clave

Tratamiento de datos, Cloud, Big data, inteligencia Artificial, [TODO mas sobre clouds, se mencionan en orden alfabético]



# Abstract

[ TODO three paragraphs on data, cloud and AI].

The GitHub files can be found in the following repository:

<https://github.com/crismo04/TFM-cloud-soliutions-to-public-data/>

## **Keywords**

Data processing, Cloud, Big data, Artificial intelligence, TODO something else about clouds.



# Índice

<b>1. Introducción</b>	<b>1</b>
1.1. Motivación . . . . .	1
1.2. Objetivos y alcance . . . . .	1
1.3. Plan de trabajo . . . . .	1
1.4. Estructura de esta memoria . . . . .	2
<b>1. Introduction</b>	<b>3</b>
1.1. Motivation . . . . .	3
1.2. Work plan . . . . .	3
<b>2. Estado de la Cuestión</b>	<b>5</b>
2.1. Datos . . . . .	5
2.1.1. Trabajos anteriores . . . . .	8
2.1.2. Conjuntos de datos . . . . .	10
2.1.3. Gobierno de los datos . . . . .	11
2.2. Nubes . . . . .	11
2.2.1. Principales Proveedores de Nube y sus Capas Gratuitas	11
2.2.2. Otras herramientas útiles . . . . .	15
2.2.3. Trabajos anteriores . . . . .	17
2.3. Inteligencia Artificial . . . . .	17
2.3.1. Trabajos anteriores . . . . .	17
<b>3. Materiales y métodos</b>	<b>19</b>
3.1. Datos . . . . .	19
3.2. Materiales . . . . .	19
3.2.1. Lenguajes . . . . .	20
3.2.2. Herramientas . . . . .	20
3.2.3. Herramientas descartadas . . . . .	21
3.3. Metodos . . . . .	21
3.3.1. Utilización de la solución . . . . .	21

<b>4. Resultados</b>	<b>23</b>
<b>5. Manual de usuario y casos de uso</b>	<b>25</b>
<b>6. Conclusiones y Trabajo Futuro</b>	<b>27</b>
<b>6. Conclusions and Future Work</b>	<b>29</b>
<b>A. Definiciones y acornimos</b>	<b>31</b>
A.0.1. Definiciones . . . . .	31
A.0.2. Acronimos . . . . .	36
<b>B. Manual de usuario y casos de uso</b>	<b>39</b>
<b>Bibliografía</b>	<b>41</b>



# Índice de figuras



# Capítulo 1

## Introducción

*“We can only see a short distance ahead, but we can see plenty there that needs to be done.”*  
— Alan Turing

### 1.1. Motivación

Empezaremos por el principio, definiendo que son los tres principales elementos de este proyecto [TODO]

### 1.2. Objetivos y alcance

El alcance de este proyecto es, por un lado [TODO]

### 1.3. Plan de trabajo

Una vez definido el alcance, me gustaría destacar las cinco fases en las que se ha dividido el proyecto, que se han ido iterando para la creación de varios prototipos funcionales:

1. **Fase de investigación académica:** Búsqueda de estudios o trabajos a cerca del estado actual de los datos abiertos, las tecnologías en la nube y modelos o herramientas de inteligencia artificial.
2. **Fase de investigación técnica:** Búsqueda de información a cerca de diferentes fuentes publicas de datos, tecnologías en la nube y modelos

o herramientas de IA que nos ayuden a tratar, filtrar y entender todos los datos públicos recopilados.

3. **Fase de análisis de requisitos:** [TODO]
4. **Fase de implementación:** [TODO]
5. **Fase de pruebas:** [TODO]
6. **Memoria:** Elaboración de este documento, plasmando las fases anteriores en texto y especificando el desarrollo del proyecto y los resultados del mismo.

## 1.4. Estructura de esta memoria

Toda esta memoria se ha construido con L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X [3.2.1] y ayuda de la plantilla T<sub>E</sub>X<sup>!S</sup>, El resto de la memoria se estructurara por capítulos de esta manera:

Capitulo 2 Estado de la cuestión, donde se plasmaran las conclusiones de las primeras dos fases de investigación.

Capitulo 3 Materiales y métodos [TODO]

Capitulo 4 Resultados [TODO]

En próximos capítulos y para evitar la excesiva longitud de ciertos apartados, algunas definiciones se han movido al Anexo “Definiciones y acornimos” y aparecen en el texto de la siguiente manera ->[D1].

# Chapter 1

## Introduction

*“We can only see a short distance ahead, but we can see plenty there that needs to be done.”*  
— Alan Turing

### 1.1. Motivation

We will start at the beginning by defining what the three main elements of this project are, [TODO]

The scope of this project is, on the one hand [TODO]

### 1.2. Work plan

Having defined the scope, I would like to highlight the five phases in which the project has been partitioned, which have been iterated for the creation of several functional prototypes:

1. **Research phase.** Search for information about different public data sources, cloud technologies and AI models or tools that help us to treat, filter and understand all the public data collected.
2. **Requirements analysis phase:** [TODO].
3. **Implementation phase:** [TODO]
4. **Testing phase:** [TODO]

5. **Memory phase:** [TODO] The elaboration of this document, translating the previous phases into text and specifying the development of the project and its results.

# Capítulo 2

## Estado de la Cuestión

*“Somos una generación frontera. La única que ha conocido la vida antes y después de la hiperconectividad y los dispositivos móviles. [...] La última que pudo abarcar toda la tecnología de su tiempo.”*

— Jaime Gómez-Obregón

-

En este apartado expondremos el estado actual de los puntos principales de nuestro proyectos, así como los trabajos o artículos relacionados con los temas a tratar: trabajos relacionados con los principales proveedores Cloud y su comparación, trabajos que traten con grandes volúmenes de datos públicos o que estudien los datos públicos, o trabajos que utilicen diferentes IAs para el tratamiento de datos y la obtención de conclusiones a partir de estos.

Aunque también usaremos datos, estudios y aplicaciones de otras partes del globo, nos intentaremos centrar en datos del territorio español, ya que la cantidad de datos de toda la web es inmensa y de esta manera acotaremos el alcance del proyecto y contribuiremos a aprovechar datos que no han sido tan explotados y explorados como pueden ser los datos abiertos de Google (Google, 2025) o Amazon (Amazon, 2025).

### 2.1. Datos

Llevamos mucho tiempo escuchando que vivimos en la era de la información o de los dato, desde la invención del transistor en 1947 (Wikipedia, 2025), pasando la primera vez que se acuñó en 2005 el termino “web 2.0” y “Big data” (Press, 2013), así como su rápido crecimiento y adopción en todas las esferas (Brown et al., 2011), hasta el presente, donde los datos y su tratamiento a través de múltiples herramientas, incluyendo la recientemente omnipresente

Inteligencia Artificial, llegaran a generar ,según proyecciones, la asombrosa cifra de 149 Zettabytes de datos en 2024, ¡¡23 ceros en bytes!! (Taylor, 2025) & (Pangarkar, 2025). Esta evolución no ha sido lineal ni uniforme, sino que ha estado marcada por distintos enfoques, motivaciones y metodologías en todo el mundo en lo que se denominan las tres olas de datos abiertos [D5] , diferentes etapas evolutivas por las que ha transitado el movimiento de apertura de datos

En España, los datos también muestran un aumento significativo, según los datos de telecomunicaciones del CNMC, los cuales se han analizado con este mismo proyecto (CNMC, 2025) [TODO], el uso de datos generales en las principales empresas es de 0.092 Zettabytes de datos en 2024. Esto es solo un 0.06 % del volumen global, lo cual no cuadra del todo con otras estimaciones (Insights + Analytics, 2024), que por volumen de mercado sitúan a España en un 0.9 % del volumen global, lo cual se puede explicar debido a que el CNMC solo toma en cuenta datos de las principales empresas de telecomunicaciones. Aún con estas discrepancias en cuanto a números, lo que esta claro es que el mercado de los datos no para de crecer año tras año y cada vez resulta mas difícil separar la información relevante del ruido, evitando la “infoxicación” o sobrecarga informativa (Cornella, 2000). En este escenario, tecnologías como la computación en la nube e inteligencia artificial pueden ser claves para encontrar los patrones o llegar a conclusiones.

Mencionar también brevemente que los “datos” no suelen aparecer en formatos consistentes, y para este trabajo se han tratado diferentes formatos: CSV, JSON, bases de datos diversas, excel, APIs, etc. (Khan y Alam, 2019). Esto es así porque queríamos que las fuentes de datos fueran heterogéneas y no excluir datos por que su extracción o tratamiento fueran complejos, ya que este es el caso para la mayoría de aplicaciones en el mundo real. Esto se explicara mas en detalle en el apartado de Materiales y métodos 3 [TODO].

Lo primero para la realización de este proyecto, es la obtención de datos públicos, o datos abiertos [D4]. Esto presenta tres grandes complicaciones a tener en cuenta:

La primera es que **no todos los datos que deberían ser públicos lo son**, y cuando lo son, su acceso y tratamiento es complicado, ya sea a conciencia o por indolencia. Según la OECD (OECD, 2023), sólo el 48 % de los conjuntos de datos de gran valor están disponibles como datos abiertos en los países estudiados, datos que bajan al 30 % cuando se trata de datos financieros. y estudios de otras partes del mundo también avalan esta reticencia a la correcta apertura de información publica (Soledad De la Torre, 2023), (Jorge y Herrera, 2023).

La segunda causa es **la regulación**, el tratamiento de datos en Europa debe seguir la RGPD de 2016 y las regulaciones propias de cada estado (Ramos-



Simón, 2017) & (Union Europea, 2016), así como la mas reciente Ley de Gobernanza de Datos (Union Europea, 2023) & (Julián Valero Torrijos, 2022). Para cumplir con estas normativas, en este proyecto nos centraremos en el uso de datos oficiales abiertos, evitando técnicas como el “scraping” que pueden estar sujetas a controversia a la vista de estas regulaciones. También se verificaran las licencias de todos los datos y modelos utilizados para asegurarnos de que no incumplimos ninguna de las regulaciones existentes.

En cuanto a datos de otros países fuera de la Unión Europea, tenemos panoramas diversos los cuales vale la pena mencionar, desde una regulación mas laxa en Estados Unidos, hasta un control estricto en países como China. Estos datos no se utilizaran en este trabajo por temas de alcance, ya que se prefiere dar prioridad a fuentes de datos nacionales, pero las herramientas desarrolladas serian aplicables a estos mismos datos cumpliendo sus normativas.

En Estados Unidos, el panorama es sobretodo abierto, pero fragmentado. Cuentan con regulaciones sectoriales, como la “Health Insurance Portability and Accountability Act” (HIPAA) para datos médicos (Congreso de los Estados Unidos de America, 1996) y regulaciones estatales como la “California Consumer Privacy Act” (CCPA) (Estado de California, 2018) para proteger derechos individuales. También existe una legislación nacional que promueve los datos abiertos, la “OPEN Government Data Act” (2019) (Congreso de los Estados Unidos de America, 2019), que establece que los datos gubernamentales deben ser abiertos y utilizables.

Por su parte, China ha establecido un marco regulatorio estricto con leyes como la “Personal Information Protection Law” (PIPL) (Standing Committee of the National People’s Congress, 2021b), que habla de principios de consentimiento y derechos del individuo, y la “Data Security Law” (DSL) (Standing Committee of the National People’s Congress, 2021a), que prioriza la seguridad nacional y el control sobre los datos generados en el país.

Por ultimo, la tercera causa es **la tecnología**, como ya hemos hablado, los datos pueden estar en formatos diferentes, y la cantidad de herramientas para su tratamiento va en aumento, y hay que tener en cuenta también la integración, el procesamiento escalable a la cantidad de datos en aumento y el gobierno de los flujos de datos y modelos en un entorno “cloud” que está en evolución constante. Por ello, en este trabajo se ha optado por emplear herramientas ampliamente extendidas, soportadas, y principalmente abiertas, así como intentar hacer del conjunto de ellas lo mas amplio posible, para estudiar y comparar un amplio abanico de soluciones.

### 2.1.1. Trabajos anteriores

A parte de todas las referencias ya incluidas en esta sección, me gustaría destacar todo el trabajo de Jaime Gómez-Obregón para liberar y hacer accesibles los datos de España (Gómez-Obregón, 2025a), con acciones como publicar las subvenciones a las empresas en España a través del portal ministerial y hacerlas accesibles (Gómez-Obregón, 2025c), o estudios sobre donaciones sospechosas de corrupción (Gómez-Obregón, 2025b). Todo este trabajo ha guiado también a este proyecto hacia un uso ético de los datos.

Sobre “Big data” y datos públicos, han surgido trabajos en España desde sus inicios (Ferrer-Sapena A., 2011) [D2] desde diversos campos como las Ciencias de la Información, y uno de los mas completos que he podido encontrar en nuestro territorio es (Herrera Capriz, 2024), un reciente y extenso trabajo sobre los datos abiertos en España donde, partiendo de una extensa experiencia en la administración pública, la autora busca combinar dos campos con demandas complementarias bajo el marco teórico de la “Teoría de la Ventana” [D6] y estudios anteriores de valor público (Meynhardt, 2009):

- Los Estudios de **Valor Público** [D3]: Carecen de una extensa evidencia empírica sólida.
- La **transparencia y los Datos Abiertos** [D4]: Carecen de medición del valor final que generan para los ciudadanos.

La autora trata de medir el valor real que la transparencia y los datos abiertos generan para los ciudadanos, más allá de su mera publicación. Para ello propone un marco metodológico que permite cuantificar el valor de los datos abiertos a través de la percepción de los usuarios. Este enfoque consigue identificar que las dimensiones utilitaria y hedonista (relacionadas con la funcionalidad y la experiencia de usuario) reciben puntuaciones altas, mientras que las dimensiones político-social y moral-ética (relacionadas con la generación de comunidad, equidad y trato justo) lastran el valor potencial, y detectando también que determinantes clave como la frecuencia de uso y el tipo de datos (geoespacial, movilidad, turismo) son factores condicionantes para maximizar el valor.

Destaco la gran labor de investigación sobre datos abiertos del trabajo, que ha sido clave como base para la realización de este mismo proyecto y la utilidad de los resultados, que influenciara en la utilización de los datos públicos de este proyecto.

En cuanto a trabajos mas práctico-tecnológicos, hay muchos de ellos donde destacar, la Unión Europea en sus estudios de casos de uso sobre datos públicos, tiene mas de 600 casos estudiados, 150 con impacto significativo, 30 participaron en el estudio del volumen 1 (Giulia Carsaniga, 2022) y fi-

nalmente 13 en el volumen dos del mismo (Nijssen, 2022), de los cuales me gustaría destacar 3 españoles y uno Frances:

- **UniversiDATA:** Un portal que integra seis universidades españolas para el análisis avanzado y dinámico de datos abiertos con el objetivo de crear resultados interactivos y en tiempo real, facilitando el uso compartido de recursos y mejorando la comprensión de datos abiertos (UniversiDATA, 2025). El equipo también fomentaba el uso de sus datos con diferentes análisis propios (UniversiDATA, 2020) o el lanzamiento de eventos centrados en datos (o “Datathones” [D7] (UniversiDATA, 2024) de los cuales hablaremos a continuación). También resuelven dudas de usuarios e investigadores en los conjuntos de datos o análisis a través de comentarios, fomentando aún mas la comprensión de los datos
- **Tangible Data:** Transforma datos espaciales digitales en esculturas físicas accesibles.
- **Planttes:** Aplicación que informa sobre la floración de plantas y su impacto en las alergias al polen, combinando datos abiertos con aportaciones de usuarios, fomentando la concienciación, información y educación sobre alergias (Concepción De Linares, 2025b).
- **Planttes:** Aplicación que informa sobre la floración de plantas y su impacto en las alergias al polen, combinando datos abiertos con aportaciones de usuarios, fomentando la concienciación, información y educación sobre alergias (Concepción De Linares, 2025b).
- **Open Food Facts:** Aplicación que informa sobre detalles de productos de supermercado, queriendo nombrarla por la enorme cantidad de datos que ha conseguido recopilar de usuarios de todo el mundo y lo intuitiva que es a la hora de usar toda esta cantidad de datos (mas de 1 millón de productos). (Concepción De Linares, 2025a).

Como ya hemos comentado otra fuente importante de proyectos relacionados con datos serian los “Datathones” [D7], de los cuales pueden salir decenas de proyectos relacionados con datos abiertos en muy poco tiempo y que seria inabarcable mencionar este proyecto debido a los mas de 20 Datathones diferentes encontrados y los múltiples proyectos que hay en cada uno, pero si que me gustaría mencionar iniciativas como la del gobierno de España (Gobierno de España, 2025b) y (Gobierno de España, 2025a) con mas de 40 eventos sobre datos a fecha de publicación de este trabajo.

Por ultimo, también me gustaría mencionar trabajos académicos de compañeros que también han implementado soluciones con datos públicos, que aunque son algo antiguos, siguen aportando valor:

- **“Auditoría y metodología de implantación de open data pa-**

**ra smart cities”** (Melendrez Moreto, 2016): Donde el autor hace un análisis extensivo de los datos abiertos, de los índices y métricas para evaluar el valor de estos datos y de herramientas como “CKAN” para la gestión de los datos. Audita diversas fuentes de datos nacionales dejando todas dentro del umbral de datos abiertos según AENOR.

- **“Uso de geolocalización y de fuentes de datos abiertas para la creación de servicios turísticos por la ciudad de Madrid”** (LLamocca Portela, 2016): El cual utiliza datos abiertos de geolocalización en Madrid para buscar sitios cercanos en una app móvil.
- **“Integración y visualización de datos abiertos medioambientales”** (Arellano Bruno, 2019): También hace un análisis extensivo de los datos abiertos, de las definiciones para evaluar estos datos y de herramientas como “CKAN”. Además, comenta iniciativas de limpieza de datos interesantes como “Data Tamer” o “Data Wrangler”. Finalmente, crea una aplicación para el uso de datos medioambientales en tiempo real.

### 2.1.2. Conjuntos de datos

A nivel institucional, Europa tiene su propio portal para acceder a datos públicos (Union Europea, 2025), y a nivel nacional, el Instituto Nacional de Estadística (INE) y la Agencia Tributaria han sido actores clave en la liberación de datos abiertos y el fomento de su reutilización para la investigación e innovación, impulsando proyectos como el Portal de Transparencia del Gobierno de España y las iniciativas de datos abiertos de comunidades autónomas y ayuntamientos (Gobierno de España, 2025c); (Ayuntamiento de Madrid, 2025) & (Registradores de España, 2025), los cual se esfuerzan por hacer públicos datos de alto valor [D1]. También destacar iniciativas que fomentan su transparencia, como InfoParticipa (Universitat Autònoma de Barcelona, 2025) o iniciativas privadas para la recolección de datos públicos (Esri España, 2025). Por ultimo, también añadir a la interminable lista de datos públicos disponibles iniciativas individuales como “Awesome public datasets” (Awesome data, 2025) que se dedica a recopilar fuentes de datos fiables (aunque en este caso principalmente de Estados Unidos), o iniciativas ya mencionadas como UniversiDATA (UniversiDATA, 2025).

Todos estos portales y aplicaciones son de gran importancia y constituyen la base material sobre la que se sustentan trabajos como el presente. Los conjuntos de datos escogidos se detallan en el apartado 3.1 Datos.

### 2.1.3. Gobierno de los datos

[TODO]

## 2.2. Nubes

La capacidad real de extraer valor de los volúmenes masivos de datos abiertos detallados en la sección anterior está intrínsecamente ligada a la disponibilidad de recursos computacionales potentes, escalables y económicamente accesibles. Y aunque se lleva años hablando de soluciones como las nubes distribuidas [D8], el paradigma de la computación en la nube gestionada (*cloud computing*), con planeas gratuitos, es de lo mas relevante para democratizar este acceso, permitiendo a investigadores, startups e instituciones públicas superar las limitaciones del hardware local.

### 2.2.1. Principales Proveedores de Nube y sus Capas Gratuitas

A continuación detallaremos las pruebas gratuitas de los principales proveedores de servicios en la nube, información crucial para la selección tecnológica de este proyecto. Solo se listarán sus principales servicios, ya que la lista total es muy extensa (R.I.Penaar, 2025).

#### Google Cloud Platform

- **App Engine:** 28 horas/día de ejecución “frontend”, 9 horas/día de ejecución “backend”.
- **Cloud Firestore:** 1GB almacenamiento, 50.000 lecturas, 20.000 escrituras, 20.000 borrados por día.
- **Compute Engine:** 1 e2-micro no susceptible de interrupción, 30GB disco duro, 5GB de instantáneas, con regiones restringidas.
- **Cloud Storage:** 5GB, 1GB de tráfico de salida de red.
- **Cloud Shell:** Terminal Linux basado en web con 5GB de almacenamiento persistente. Límite de 60 horas/semana.
- **Cloud Pub/Sub:** 10GB de mensajes por mes.
- **Cloud Functions:** 2 millones de invocaciones por mes.

- **Cloud Run**: 2M de peticiones por mes, 360.000 GB/segundos de memoria, 180.000 segundos de CPU virtual.
- **Google Kubernetes Engine**: Sin tarifa de gestión de clústeres para un clúster zonal.
- **BigQuery**: 1 TB de consultas por mes, 10 GB de almacenamiento.
- **Cloud Build**: 120 minutos de construcción por día.
- **Cloud Source Repositories**: Hasta 5 usuarios, 50 GB de almacenamiento, 50 GB de tráfico de salida.
- **Google Colab**: Entorno gratuito de desarrollo con “Jupyter Notebooks”.
- **Lista completa**: <https://cloud.google.com/free>

### Amazon Web Services

- **CloudFront**: 1TB de tráfico de salida por mes y 2M invocaciones de funciones.
- **CloudWatch**: 10 métricas personalizadas y 10 alarmas.
- **CodeBuild**: 100min de tiempo de ejecución por mes.
- **CodeCommit**: 5 usuarios activos, 50GB almacenamiento, 10000 peticiones por mes.
- **CodePipeline**: 1 pipeline activo por mes.
- **DynamoDB**: 25GB base de datos NoSQL.
- **EC2**: 750 horas/mes de t2.micro o t3.micro, 12 meses.
- **EBS**: 30GB por mes de SSD propósito general o magnético, 12 meses.
- **Elastic Load Balancing**: 750 horas por mes, 12 meses.
- **RDS**: 750 horas/mes de db.t2.micro, 20GB almacenamiento SSD, 12 meses.
- **S3**: 5GB almacenamiento estándar, 20K peticiones Get, 2K peticiones Put, 12 meses.
- **Glacier**: 10GB almacenamiento a largo plazo.
- **Lambda**: 1 millón de peticiones por mes.
- **SNS**: 1 millón de publicaciones por mes.
- **SES**: 3.000 mensajes por mes, 12 meses.

- **SQS**: 1 millón de peticiones de colas de mensajería.
- **Lista completa**: <https://aws.amazon.com/free/>

### Microsoft Azure

- **Virtual Machines**: 1 B1S Linux VM, 1 B1S Windows VM, 12 meses.
- **App Service**: 10 aplicaciones web, móviles o de API, con 60 minutos CPU/día.
- **Functions**: 1 millón de peticiones por mes.
- **DevTest Labs**: Entornos de desarrollo y pruebas.
- **Active Directory**: 500.000 objetos.
- **Azure DevOps**: 5 usuarios activos, repositorios Git privados ilimitados.
- **Azure Pipelines**: 10 trabajos paralelos con minutos ilimitados para código abierto.
- **Microsoft IoT Hub**: 8.000 mensajes por día.
- **Load Balancer**: 1 IP pública con balanceo de carga gratuita.
- **Notification Hubs**: 1 millón de notificaciones “push”.
- **Ancho de banda**: 15GB de entrada y 5GB de salida por mes, 12 meses.
- **Cosmos DB**: 25GB almacenamiento y 1000 unidades de solicitud de rendimiento
- **Static Web Apps**: Aplicaciones estáticas con SSL, autenticación y dominios personalizados
- **Storage**: 5GB almacenamiento de archivos o “blobs” con redundancia local, 12 meses.
- **Cognitive Services**: APIs de IA/ML con transacciones limitadas.
- **Cognitive Search**: Búsqueda basada en IA, para 10.000 documentos.
- **Azure Kubernetes Service**: Servicio Kubernetes gestionado, gestión de clústeres.
- **Event Grid**: 100K operaciones/mes.
- **Lista completa**: <https://azure.microsoft.com/free/>

### Oracle Cloud

- **Compute:** 2 máquinas virtuales AMD con 1/8 OCPU y 1 GB memoria cada una.
- **Block Volume:** 2 volúmenes, 200 GB total para computación.
- **Object Storage:** 10 GB.
- **Load Balancer:** 1 instancia con 10 Mbps.
- **Databases:** 2 bases de datos, 20 GB cada una.
- **Monitoring:** 500 millones de puntos de ingesta de datos, 1 millardo de recuperación.
- **Ancho de banda:** 10 TB de tráfico de salida por mes, velocidad limitada a 50 Mbps.
- **IP Pública:** 2 IPv4 para máquinas virtuales, 1 IPv4 para balanceador de carga.
- **Notifications:** 1 millón de opciones de entrega por mes, 1000 emails enviados por mes.
- **Lista completa:** <https://www.oracle.com/cloud/free/>

### IBM Cloud

- **Cloudant database:** 1 GB de almacenamiento de datos.
- **Db2 database:** 100MB de almacenamiento de datos.
- **API Connect:** 50.000 llamadas API por mes.
- **Availability Monitoring:** 3 millones de puntos de datos por mes.
- **Log Analysis:** 500MB de registros diarios.
- **Lista completa:** <https://www.ibm.com/cloud/free/>

### Cloudflare

- **Application Services:** DNS, Protección DDoS, CDN con SSL, Firewall de aplicaciones web.
- **Zero Trust & SASE:** Hasta 50 usuarios, 24 horas de registro de actividad.
- **Cloudflare Tunnel:** Exponer puertos HTTP locales a través de túnel.



- **Workers:** Desplegar código sin servidor - 100k peticiones diarias.
- **Workers KV:** 100k lecturas diarias, 1000 escrituras diarias, 1 GB datos almacenados.
- **R2:** 10 GB por mes, 1 millón operaciones por mes.
- **D1:** 5 millones de filas leídas por día, 100k filas escritas por día, 1 GB almacenamiento.
- **Pages:** Desplegar aplicaciones web - 500 despliegues mensuales, 100 dominios personalizados.
- **Queues:** 1 millón de operaciones por mes.
- **TURN:** 1TB de tráfico saliente por mes.
- **Lista completa:** <https://www.cloudflare.com/plans/free/>

### 2.2.2. Otras herramientas útiles

También, aunque no son nubes propiamente dichas, hemos querido añadir en esta sección otras herramientas que tienen interés para el proyecto:

#### Hugging Face Spaces

- **Tipo:** Plataforma para desplegar, compartir y descubrir modelos de Aprendizaje Automático (MLOps). Esencial para proyectos de IA. Permite desplegar demostraciones de modelos con interfaz web de forma sencilla.
- **Capa Gratuita - CPU:**
  - 2 CPUs virtuales por espacio.
  - 16 GB de RAM.
  - Espacio de almacenamiento: 50 GB (para modelos, datos y código).
  - Ancho de banda: 100 MB/hora para CPUs.
  - **Apagado automático:** Los espacios se suspenden tras 48 horas de inactividad para ahorrar recursos, reactivándose con la siguiente visita.
- **Capa Gratuita - GPU (T4):**
  - Acceso a una GPU NVIDIA T4 por espacio.

- 16 GB de RAM.
- Espacio de almacenamiento: 50 GB.
- Ancho de banda: 30 MB/hora para GPUs.
- Uso: Hasta 30 horas de uso de GPU por mes, pero sujeto a disponibilidad.
- **Apagado automático:** Las GPU se apagan automáticamente tras 1 hora de inactividad.
- **Enfoque:** Despliegue, demostración y compartición de modelos de IA. Integración nativa con el Hub de modelos y conjuntos de datos.
- **URL:** <https://huggingface.co/spaces>

### Kaggle Kernels/Notebooks

- **Tipo:** Entorno de ejecución para cuadernos “Jupyter” en la nube. Proporciona acceso gratuito a aceleradores hardware de gama alta, eliminando la barrera de entrada para entrenar modelos complejos.
- **Capa Gratuita - Sesiones de Ejecución:**
  - **GPU (NVIDIA Tesla P100):** Hasta 30 horas por semana (4.3h/día aprox.).
  - **TPU (v3):** Hasta 20 horas por semana (2.8h/día aprox.).
  - **CPU:** 20 horas de tiempo total por semana, sin límite de sesiones concurrentes.
- **Límites por Sesión:**
  - **Tiempo máximo de ejecución:** 12 horas por sesión. Tras este tiempo, el kernel se detiene automáticamente.
  - **Internet:** Los cuadernos deben tener la opción de Internet activada manualmente para acceder a datos externos o instalar librerías.
  - **Almacenamiento Volátil:** 20 GB de espacio temporal de disco. Los datos no persisten entre sesiones, aunque se puede usar el sistema de conjuntos de datos de Kaggle para almacenamiento persistente.
- **Enfoque:** Análisis exploratorio de datos, competiciones de ML y, crucialmente, **entrenamiento de modelos** que requieran GPU/TPU.
- **URL:** <https://www.kaggle.com/code>

**Open Data Editor**

[TODO] <https://okfn.org/en/projects/open-data-editor/>

**2.2.3. Trabajos anteriores****2.3. Inteligencia Artificial**

[TODO]

El mencionado edge computing es A.2 es especialmente importante en el uso de aplicaciones de IA,

Tener en cuenta también la nueva normativa que la Unión europea ha establecido con el Reglamento de Inteligencia Artificial (Union Europea, 2024), el cual se ha tenido de base para el uso de IA en este proyecto, intentando aplicar buenas practicas al uso de las mismas, así como documentar las fuentes de datos, métodos de anonimización y posibles sesgos.

**2.3.1. Trabajos anteriores**



# Capítulo 3

## Materiales y métodos

[TODO, importante a tener en cuenta: - detallarse cada paso que se ha dado para llegar a los resultados describiendo, en orden lógico y expresado con claridad, los materiales y recursos empleados. - No avanzar resultados y redactarse en pasado

]

En este capítulo vamos a describir el proceso que se ha seguido en la realización del trabajo, las distintas tecnologías, lenguajes de programación, datos y herramientas, así como las que se ha valorado pero descartado. También se definirán los métodos de desarrollo, aplicaciones e incluso modelo de trabajo.

### 3.1. Datos

[TODO] <https://docta.ucm.es/rest/api/core/bitstreams/814f787a-82d4-45cf-9030-bb9d2b3600de/content?authentication-token=eyJhbGciOiJIUzI1NiJ9.eyJlaWQiOiI3YTl4M2Y4MCO>

seccion2.3 to 2.5

### 3.2. Materiales

[TODO, herramientas, programas y material utilizado, incluyendo por ejemplo los tipos de IA]

### 3.2.1. Lenguajes

#### PYTHON

Python es un lenguaje de programación interpretado y centrado en la legibilidad de su código. Se trata de un lenguaje de programación multiparadigma, ya que soporta parcialmente la orientación a objetos, programación imperativa y, en menor medida, programación funcional. [TODO] uso en ia]

#### SQL

SQL es un lenguaje de dominio específico utilizado en programación, diseñado para administrar, y recuperar información de sistemas de gestión de bases de datos relacionales. Es un sistema que facilita el tratamiento de datos, así como la separación de estos datos del programa principal, permitiendo tener más modularidad. Utilizamos SQL para almacenar información, así como para extraer esta misma información, tratarla y almacenarla ya tratada en la base de datos.

#### L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X

L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X es un sistema de composición tipográfica de alta calidad que incluye funcionalidades diseñadas para la producción de documentación técnica y científica. Es el estándar de facto para la comunicación y publicación de documentos científicos, el cual nos ha permitido desarrollar una memoria profesional y facilitar el diseño sin tener que preocuparnos por la forma cada vez que añadíamos cambios. Hemos usado L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X para desarrollar este documento en la aplicación de TeXstudio y el compilador MikTeX.

#### 3.2.1.1. Lenguajes descartados

[TODO]

### 3.2.2. Herramientas

#### Visual Studio Code

Visual Studio Code es un editor de código fuente desarrollado por Microsoft para Windows, Linux y MacOS. Incluye soporte para la depuración, control integrado de GIT, resaltado de sintaxis, finalización inteligente de código, fragmentos y refactorización de código entre muchas otras funciones.

Utilizamos Visual Studio Code como entorno de desarrollo software por la gran comunidad que tiene detrás, la cual mantiene extensiones y tutoriales al día, lo que nos facilita mucho la programación y la integración con otras aplicaciones. También destacar su intérprete, para probar pequeños fragmentos de código, lo cual nos ha ahorrado tiempo en depuración de errores.

### **Github**

GitHub es una plataforma para alojar proyectos utilizando el sistema de control de versiones GIT, que se utiliza principalmente para la creación, almacenamiento y control de código fuente.

[TODO]

### **TeXstudio y MiKTeX**

TeXstudio es un editor de  $\text{\LaTeX}$  de código abierto y Multiplataforma con una interfaz amigable, es un IDE que proporciona un soporte moderno de escritura, como la corrección ortográfica interactiva, plegado de código y resaltado de sintaxis, por lo que se ha considerado ideal para la elaboración de este documento. Mientras que MiKTeX es el gestor de paquetes integrado, que instala los paquetes que hacen falta para el correcto funcionamiento de TeXstudio y para la compilación y estructuración de este documento.

#### **3.2.3. Herramientas descartadas**

[TODO]

## **3.3. Metodos**

Para llegar a nuestro objetivo de diseño, hemos dividido la implementación en diferentes módulos:

- **búsqueda y almacenamiento de datos.**
- **Tratamiento básico de los datos.**
- **Estudio con modelos de IA en diferentes nubes**
- **Comparación y estudio de resultados.**

### **3.3.1. Utilización de la solución**





# Capítulo 4

## Resultados

[TODO, importante a tener en cuenta: Aquí se recogen los nuevos conocimientos que el proyecto aporta al conocimiento científico, redactarse en pasado. utilizando recursos gráficos. ]



# Capítulo 5

## Manual de usuario y casos de uso



# Capítulo 6

## Conclusiones y Trabajo Futuro

[TODO, importante a tener en cuenta: Señalar los principios y relaciones que indican los resultados (qué es lo que se ha sacado en claro con la investigación, futuras implicaciones que se pueden extraer, etc.). · Relacionar los resultados con otros trabajos publicados. · Hay que mencionar también las excepciones, faltas de correlación o aspectos no resueltos. · Indicar futuras líneas de trabajo ]

### Trabajo futuro



# Chapter 6

## Conclusions and Future Work

[TODO]





## Definiciones y acornimos

### A.0.1. Definiciones

1. El gobierno de España define los **datos de alto valor** como “documentos cuya reutilización está asociada a considerables beneficios para la sociedad, el medio ambiente y la economía, en particular debido a su idoneidad para la creación de servicios de valor añadido, aplicaciones y puestos de trabajo nuevos, dignos y de calidad, y al número de beneficiarios potenciales de los servicios de valor añadido y aplicaciones basados en tales conjuntos de datos” Esta definición nos ofrece varias pistas sobre la manera en la que se prevé que se identifiquen esos conjuntos de datos de alto valor a través de una serie de indicadores que incluirían:
  - Su potencial para generar beneficios sociales o medioambientales significativos.
  - Su potencial para generar beneficios económicos y nuevos ingresos.
  - Su potencial para generar servicios innovadores.
  - Su potencial en cuanto a número de usuarios beneficiados, con atención particular a las PYMEs.
  - Su capacidad para ser combinados con otros conjuntos de datos
2. El **open government** o gobierno abierto es una forma de comunicación abierta, permanente y bidireccional entre la administración y los ciudadanos, basada en la transparencia por parte de la administración y la participación y colaboración con la sociedad civil y las empresas. Teniendo como punto clave el movimiento open data o datos abiertos,

esta estructura y formatos abiertos permiten que los datos puedan reutilizarse proporcionando nuevos servicios a ciudadanos y empresas. En Europa sus orígenes se sitúan en la Directiva 2003/98/CE del Parlamento y del Consejo Europeos sobre el acceso y la reutilización de la información del sector público. (Ferrer-Sapena A., 2011)

3. El **Valor Público** se puede definir de muchas maneras y depende de la perspectiva de muchos autores:

- Para **Mark Moore**, su creador, consiste en conocer y satisfacer los deseos de la gente, un valor que lo público debe crear de forma análoga a como el sector privado crea valor económico. (Moore, 1995)
- **Bozeman** lo define desde una perspectiva ciudadana como el consenso sobre los derechos y obligaciones de los ciudadanos, así como los principios sobre los que debe basarse el gobierno (BOZEMAN, 2007). A menudo se refiere a “valores públicos”, en plural, para destacar su diversidad, tema que sería llevado más en profundidad por **Talbot**, que sugiere que a veces estos son contradictorios entre sí, reflejando la combinación de las diversas y conflictivas preferencias del público (Talbot, 2011).
- **Benington** lo vincula directamente con la “esfera pública”, argumentando que el valor público no es solo lo que el público valora individualmente, sino también aquello que agrega valor a este espacio colectivo. (Benington, 2009)
- Finalmente, **Timo Meynhardt** lo conceptualiza como un fenómeno relacional que surge de las percepciones. El valor público se crea en la relación entre el individuo y la sociedad, y depende de cómo las acciones de las organizaciones públicas impactan en la satisfacción de las necesidades básicas de las personas: morales, sociales, utilitarias y hedonistas (Meynhardt, 2009).

En un intento de resumirlo, el valor público surge de las evaluaciones y percepciones que los individuos y colectivos realizan sobre cómo las acciones, servicios o políticas de las organizaciones públicas (y otras entidades) impactan en la satisfacción de sus diversas necesidades básicas dentro de un marco relacional que involucra a la esfera pública. Valor creado para y por la sociedad.

4. Los **Datos Abiertos** se refieren a conjuntos de datos digitales que se publican bajo una filosofía de apertura, garantizando y facilitando el libre acceso, uso, modificación, reutilización y redistribución por parte de cualquier persona o entidad, en cualquier momento, lugar y con cualquier finalidad. Una parte específica y importante para este trabajo

son los Datos Abiertos de Gobierno, aquellos datos que se originan, producen, encargan o publican los gobiernos u organismos públicos en el ejercicio de sus funciones. Estos datos buscan, como fin último, fomentar la transparencia, la creación de valor público, la colaboración intersectorial y la resolución de problemas.

La materialización de esta filosofía de apertura se concreta en requisitos técnicos y jurídicos específicos, cuya interpretación puede variar ligeramente entre las entidades que los definen. Desde el Grupo de Trabajo sobre Datos Abiertos “Open Knowledge Foundation” (OKF), “El conocimiento está abierto si alguien tiene la libertad de acceder a él, usarlo, modificarlo y compartirlo, sujeto, como máximo, a medidas que preserven su procedencia y su apertura” (Open Knowledge Foundation, 2025). El Portal Europeo de Datos y el “Open Data Charter”, por su parte, enfatizan las condiciones de acceso y las libertades de uso, incluyendo la gratuidad y la ausencia de limitaciones, detallando la necesidad de características técnicas y jurídicas para que los datos sean libremente reutilizables y redistribuibles (Portal Europeo de Datos, 2025), (Open Data Charter). Todo esto subraya la complejidad y la multifuncionalidad de los Datos abiertos como catalizador para la innovación y el desarrollo socioeconómico, con implicaciones legales y técnicas que deben ser gestionadas cuidadosamente para maximizar su potencial.

5. Las **Tres olas del “Open Data”** representan las diferentes etapas evolutivas por las que ha transitado el movimiento de apertura de datos. La **Primera Ola** (1990s-2000s) se fundamentó principalmente en Estados Unidos, dirigido a periodistas, abogados y activistas que solicitaban datos específicos bajo el modelo de “derecho a saber”, enfrenando riesgos de secretismo gubernamental y requiriendo auditores de información. La **Segunda Ola** (2000s-2010s) evolucionó hacia la apertura por defecto con alcance internacional, expandiendo su audiencia a agencias gubernamentales, empresas tecnológicas y organizaciones comunitarias, pero generando desafíos de privacidad que impulsaron la creación de portales de datos abiertos y responsables. La **Tercera Ola** (2010s-presente) representa la madurez del movimiento con colaboración intersectorial y flujos transfronterizos, dirigiéndose a ONGs, instituciones académicas, pequeñas empresas y gobiernos, estableciendo marcos de responsabilidad en materia de datos. Esta evolución se visualiza en la siguiente tabla comparativa:
6. La **Teoría de la Ventana** (Matheus y Janssen, 2020) es un marco conceptual que analiza la transparencia generada por los Datos Abiertos de Gobierno, concibiéndola como una “ventana” que el gobierno abre para que el público vea su funcionamiento interno. Postulando que la

Tabla A.1: Resumen de las principales características de las denominadas olas de datos abiertos.

	Primera ola	Segunda ola	Tercera ola emergente
<b>Concepto</b>	Libertad de información	Datos públicos abiertos	Reutilización de datos públicos y privados
<b>Propuesta de valor</b>	Transparencia	Transparencia y resolución de problemas	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Elaboración de políticas basadas en pruebas</li> <li>■ Innovación e iniciativa empresarial</li> </ul>
<b>Método</b>	Datos a petición (derecho a saber)	Abierto por defecto (derecho a compartir)	Publicar con propósito
<b>Enfoque</b>	Enfoque de impulso	Enfoque de atracción	Asociaciones (colaboraciones con datos)
<b>Énfasis geográfico</b>	Nacional	Internacional y nacional	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Subnacional y local</li> <li>■ Flujo transfronterizo de datos con fines específicos</li> </ul>
<b>Audiencia / Demanda</b>	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Periodistas</li> <li>■ Abogados y activistas</li> <li>■ Tecnólogos cívicos y “data geeks”</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Agencias gubernamentales</li> <li>■ Empresas, start-up tecnológicas</li> <li>■ Organizaciones comunitarias</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ ONG, derechos humanos y justicia social</li> <li>■ Instituciones académicas</li> <li>■ Pequeñas empresas y start-ups</li> <li>■ Gobierno</li> </ul>
<b>Riesgos y políticas</b>	Secretismos y ofuscación	Privacidad – Efecto mosaico, información demográfica identificable (DII)	Marco de responsabilidad y derechos en materia de datos
<b>Respuestas institucionales</b>	Audidores de información	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Responsable de datos</li> <li>■ Portales de datos abiertos</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>■ Director de datos</li> <li>■ Intermediarios</li> </ul>

Fuente: Traducción propia de Verhulst et al. (2020).

transparencia es una construcción diversa y continua, cuyo objetivo principal es facilitar la transferencia de información entre el gobierno y sus públicos. Su materialización está influenciada por factores que la facilitan o impiden, clasificados en características de los datos, del sistema, de la organización y del uso individual, y genera consecuencias intencionadas o no, como la rendición de cuentas, la participación cívica, la eficiencia o la afectación a la privacidad.

7. Un “**Datathon**” (Anslow et al., 2016) es un evento colaborativo o competitivo intensivo centrado en datos, y derivado de los términos “data” y “maratón”, donde equipos de expertos y otros individuos se reúnen para analizar grandes volúmenes de estos datos con el fin de encontrar soluciones innovadoras a problemas específicos. Esto va desde desarro-

llar aplicaciones para sacar partido a estos datos, hasta la optimización de procesos o la creación de modelos predictivos, las posibilidades son amplias.

8. La **“Computación distribuida”** / **“Nube distribuida”** es un paradigma que aprovecha la capacidad de cálculo de miles o millones de dispositivos conectados a internet, creando una red de computación masiva, paralela y descentralizada. Los usuarios solo necesitan instalar un cliente de software que, cuando su dispositivo no está en uso, se encarga de descargar un pequeño fragmento de datos, procesarlo y devolver el resultado a un servidor central que coordina todas las tareas y ensambla los resultados finales. Este es un enfoque especialmente adecuado para problemas altamente paralelizables. Uno de los primeros productos en llevar la idea a cabo fue BOINC (Anderson, 2004) para ayudar al cómputo de proyectos científicos. Actualmente, nubes como AWS o GCP se han apropiado del termino Nube distribuida, teniendo centros de datos en diferentes localizaciones para distribuir su trabajo a localizaciones mas cercanas o llevar la propia infraestructura y servicios de la nube fuera de sus data centres (Google Cloud). Esta idea evolucionó hasta la llamada “Computación Voluntaria” (Nov et al., 2010), donde dispositivos personales de voluntarios se usaban para este fin (ahora BOINC, cuyo software aún está disponible sería considerado computación voluntaria), y también se puede considerar que este paradigma se usa de forma malintencionada con varios casos famosos de ataques DDoS distribuidos (radwere), (Danysoft) que usan dispositivos infectados para conseguir su propósito.

También han surgido modelos con estas ideas paradigmas como el “Dew computing” (?) donde los dispositivos personales se usan como almacenamiento, o plataformas de “fog computing” (que añade dispositivos intermedios en el calculo centralizado) o “edge computing” (Que ejecuta directamente en dispositivos finales) como SONM (SONM) o otros proyectos (Uriarte y De Nicola, 2018) que surgieron con el auge de las “Blockchains” y las usaban para poner en contacto usuarios que quisieran proporcionar potencia de cálculo con quienes querían usarla. En la actualidad, hay nubes que siguen activas como (Golem Network), (Akash) ó (Render Network)

En resumen, todo lo englobado a la computación distribuida que hemos comentado se puede ver en esta tabla:

Modelo	Descripción	Ejemplo destacado
Nube distribuida	Infraestructura descentralizada, extendiendo servicios hacia el edge o centros locales.	Gestión centralizada con despliegue en edge/localización (AWS CloudFront, Google Cloud CDN).
Computación voluntaria	Uso de recursos ociosos de dispositivos personales para cómputo distribuido voluntario.	BOINC, SETI@home, HTCCondor, Techila Grid.
“Dew Computing”	Combina almacenamiento local y en la nube, sincronizando datos y permitiendo disponibilidad offline.	Dropbox.
“Fog Computing”	Procesamiento intermedio entre dispositivos y la nube, reduciendo latencia y uso de ancho de banda.	Aplicaciones IoT y casos de baja latencia / Vehículos autónomos.
“Edge Computing”	Procesamiento en dispositivos finales, priorizando latencia y seguridad.	Procesamiento de vídeo en tiempo real, reconocimiento facial en dispositivos móviles.
“BotNets”	Redes de dispositivos comprometidos que realizan tareas maliciosas de forma distribuida, usando el mismo principio de cómputo compartido pero con fines ilícitos.	Ataques DDoS (Mydoom), spam masivo, minería de criptomonedas no autorizada.

Tabla A.2: Comparación de modelos relacionados con la computación distribuida.

### A.0.2. Acronimos

**AI** Inteligencia Artificial (Artificial Intelligence)

**API** Interfaz de Programación de Aplicaciones (Application Programming Interface)

**AWS** Amazon Web Services

**BOINC** Berkeley Open Infrastructure for Network Computing

**CCPA** Ley de Privacidad del Consumidor de California (California Consumer Privacy Act)

**CDN** Red de Distribución de Contenidos (Content Delivery Network)

**CNMC** Comisión Nacional de los Mercados y la Competencia

**CPU** Unidad Central de Procesamiento (Central Processing Unit)

**CSV** Valores Separados por Comas (Comma-Separated Values)

**D1** D1 Database (Base de datos de Cloudflare)

**DDoS** Ataque de Denegación de Servicio Distribuido (Distributed Denial of Service)

**DNS** Sistema de Nombres de Dominio (Domain Name System)

**DSL** Ley de Seguridad de Datos (Data Security Law) - China

**EEUU** Estados Unidos

**EU** Unión Europea

**GCP** Google Cloud Platform

**GPU** Unidad de Procesamiento Gráfico (Graphics Processing Unit)

**HIPAA** Ley de Portabilidad y Responsabilidad de Seguros de Salud (Health Insurance Portability and Accountability Act)

**IBM** International Business Machines

**INE** Instituto Nacional de Estadística

**JSON** Notación de Objetos de JavaScript (JavaScript Object Notation)

**KV** Key-Value (Almacenamiento Clave-Valor)

**LGD** Ley de Gobernanza de Datos

**ML** Aprendizaje Automático (Machine Learning)

**MLOps** Operaciones de Aprendizaje Automático (Machine Learning Operations)

**NLP** Procesamiento del Lenguaje Natural (Natural Language Processing)

**OECD** Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económicos

**OGDA** Ley de Datos Abiertos del Gobierno (OPEN Government Data Act)

**OCI** Oracle Cloud Infrastructure

**PIPL** Ley de Protección de Información Personal (Personal Information Protection Law) - China

**R2** R2 Storage (Almacenamiento de Cloudflare)

**RAM** Memoria de Acceso Aleatorio (Random Access Memory)

**RGPD** Reglamento General de Protección de Datos

**SASE** Acceso Seguro al Borde del Servicio (Secure Access Service Edge)

**SSL** Capa de Conexión Segura (Secure Sockets Layer)

**SSD** Disco de Estado Sólido (Solid State Drive)

**TPU** Unidad de Procesamiento Tensorial (Tensor Processing Unit)

**TURN** Traversal Using Relays around NAT

**UE** Unión Europea



# Apéndice **B**

## Manual de usuario y casos de uso



# Bibliografía

AKASH. The decentralized cloud built for ai's next frontier. ????

AMAZON. Datos abiertos en aws. Disponible en <https://aws.amazon.com/es/opendata/>.

ANDERSON, D. Boinc: a system for public-resource computing and storage. 2004.

ANSLOW, C., BROSZ, J., MAURER, F. y BOYES, M. Datathons: An experience report of data hackathons for data science education. página 615–620, 2016.

ARELLANO BRUNO, J. B. Uso de geolocalización y de fuentes de datos abiertas para la creación de servicios turísticos por la ciudad de madrid. 2019.

AWESOME DATA. Awesome public datasets. Disponible en <https://github.com/awesomedata/awesome-public-datasets>.

AYUNTAMIENTO DE MADRID. Portal de datos abiertos del ayuntamiento de madrid. 2025.

BENINGTON, J. Creating the public in order to create public value? *International Journal of Public Administration*, vol. 32(3-4), Disponible en <https://doi.org/10.1080/01900690902749578>.

BOZEMAN, B. *Public Values and Public Interest: Counterbalancing Economic Individualism*. Georgetown University Press, 2007. ISBN 9781589011779.

BROWN, B., CHUI, M. y MANYIKA, J. Are you ready for the era of 'big data'. *McKinsey Quarterly*, vol. 4(1), páginas 24–35, 2011.

- CNMC. Telecomunicaciones anual datos generales cnmc. Disponible en <https://data.cnmc.es/telecomunicaciones-y-sector-audiovisual/datos-anuales/datos-generales/telecomunicaciones-anual>.
- CONCEPCIÓN DE LINARES, J. B. Open food facts. Disponible en <https://fr-en.openfoodfacts.org/>.
- CONCEPCIÓN DE LINARES, J. B. Planttes. Disponible en <https://www.planttes.com/?lang=en>.
- CONGRESO DE LOS ESTADOS UNIDOS DE AMERICA. Health insurance portability and accountability act of 1996 (hipaa). 1996.
- CONGRESO DE LOS ESTADOS UNIDOS DE AMERICA. Foundations for evidence-based policymaking act of 2018, title ii: Open government data act. 2019.
- CORNELLA, A. Conferencia - cómo sobrevivir a la infoxicación. 2000.
- DANYSOFT. El ataque de los botnets. ????
- ESRI ESPAÑA. Portal de datos abiertos de esri españa. 2025.
- ESTADO DE CALIFORNIA. California consumer privacy act (ccpa). 2018.
- FERRER-SAPENA A., A.-B. R., PESET F. Acceso a los datos públicos y su reutilización: Open data y open government. *El Profesional de la Información*, páginas 260–269, 2011.
- GIULIA CARSANIGA, D. R., JOCHEM DOGGER. The use case observatory a 3-year monitoring of 30 reuse cases to understand the economic, governmental, social and environmental impact of open data volume i. *Publications Office of the European Union*, 2022.
- GÓMEZ-OBREGÓN, J. Jaime gómez-obregón. Disponible en <https://github.com/awesomedata/awesome-public-datasets>.
- GÓMEZ-OBREGÓN, J. La donación - jaime gómez-obregón. Disponible en <https://github.com/JaimeObregon/subvenciones/tree/main/files>.
- GÓMEZ-OBREGÓN, J. Subvenciones - jaime gómez-obregón. Disponible en <https://github.com/JaimeObregon/subvenciones/tree/main/files>.
- GOBIERNO DE ESPAÑA. Eventos datathon gobierno de españa. Disponible en <https://datos.gob.es/es/event-tags/datathon>.
- GOBIERNO DE ESPAÑA. Eventos datos abiertos gobierno de españa. Disponible en <https://datos.gob.es/es/eventos/etiquetas/datos-abiertos-1918>.

- GOBIERNO DE ESPAÑA. Portal de datos abiertos. 2025c.
- GOLEM NETWORK. Golem network. ????
- GOOGLE. Data commons. Disponible en [https://docs.datacommons.org/custom\\_dc/](https://docs.datacommons.org/custom_dc/).
- GOOGLE CLOUD. Amplía la infraestructura y la ia de google cloud on-premise. ????
- HERRERA CAPRIZ, M. E. El valor intangible de la transparencia: un análisis de los datos abiertos de españa en el marco de la corriente "valor público". 2024. Tesis inédita de la Universidad Complutense de Madrid, Facultad de Ciencias de la Información, leída el 08/05/2024.
- INSIGHTS + ANALYTICS, E. Datos para españa y mundiales de investigación de mercados 2023. Disponible en [https://ia-espana.org/wp-content/uploads/2024/10/NdpdatosEncuentro\\_16102024.pdf](https://ia-espana.org/wp-content/uploads/2024/10/NdpdatosEncuentro_16102024.pdf).
- JORGE, R. y HERRERA, R. Aumenta la negativa a abrir datos públicos: Informa inai tendencia de 4t a opacidad. llama presidenta a ciudadanos a iniciar defensa de ente autónomo. 2023. Copyright - Copyright Editora El Sol, S.A. de C.V. Mar 24, 2023; Última actualización - 2023-03-24.
- JULIÁN VALERO TORRIJOS, R. M. G. *DATOS ABIERTOS Y REUTILIZACIÓN DE LA INFORMACIÓN DEL SECTOR PÚBLICO*. CRC Press, 2022. ISBN 978-84-1369-269-2.
- KHAN, S. y ALAM, M. File formats for big data storage systems. *International Journal of Engineering and Advanced Technology (IJEAT) Volume-9 Issue-1*, 2019.
- LLAMOCCA PORTELA, P. Integración y visualización de datos abiertos medioambientales. 2016. Máster en Ingeniería Informática, curso 2015-2016.
- MATHEUS, R. y JANSSEN, M. A systematic literature study to unravel transparency enabled by open government data: The window theory. *Public Performance & Management Review*, vol. 43(3), páginas 503–534, 2020.
- MELENDREZ MORETO, I. Auditoría y metodología de implantación de open data para smart cities. 2016. Máster en Ingeniería Informática, curso 2015-2016, a destacar: gran compilacion de datasets, conceptos interesantes como cinco estrellas del Open Data, manual de CKAN.
- MEYNHARDT, T. Public value inside: What is public value creation? *International Journal of Public Administration*, vol. 32(3-4), páginas 192–219, 2009.

- MOORE, M. Creating public value: Strategic management in government. 1995.
- NIJSSEN, D. The use case observatory a 3-year monitoring of 30 reuse cases to understand the economic, governmental, social and environmental impact of open data volume ii. *Publications Office of the European Union*, 2022.
- NOV, O., ANDERSON, D. y ARAZY, O. Volunteer computing: A model of the factors determining contribution to community-based scientific research. *Proceedings of the 19th International Conference on World Wide Web, WWW '10*, páginas 741–750, 2010.
- OECD. 2023 oecd open, useful and re-usable data ourdataindex: Results and key findings. *OECD Public Governance Policy Papers, No. 43, OECD Publishing, Paris*, 2023.
- OPEN DATA CHARTER. ¿qué son los datos abiertos? ????
- OPEN KNOWLEDGE FOUNDATION. Open definition. Disponible en <https://opendefinition.org/>.
- PANGARKAR, T. Big data statistics 2025 by patterns in the dimensions. Disponible en <https://scoop.market.us/big-data-statistics/>.
- PORTAL EUROPEO DE DATOS. ¿qué son los datos abiertos? 2025.
- PRESS, G. A very short history of big data. Disponible en <https://www.forbes.com/sites/gilpress/2013/05/09/a-very-short-history-of-big-data/>.
- RADWERE. What is mydoom malware? ????
- RAMOS-SIMÓN, L. F. El uso de las licencias libres en los datos públicos abiertos. *Revista Espanola de Documentacion Cientifica*, vol. 40(3), páginas 1–16, 2017. Copyright - Copyright Consejo Superior de Investigaciones Científicas Jul/Sep 2017; Última actualización - 2017-10-04.
- REGISTRADORES DE ESPAÑA. Portal de datos abiertos de los registradores de españa. 2025.
- RENDER NETWORK. The distributed gpu render network. ????
- R.I.PIENAAR. Free for devs. Disponible en <https://github.com/ripienaar/free-for-dev>.
- SONM. Sonm whitepaper. ????
- STANDING COMMITTEE OF THE NATIONAL PEOPLE'S CONGRESS. Data security law of the people's republic of china. 2021a.

- STANDING COMMITTEE OF THE NATIONAL PEOPLE'S CONGRESS. Personal information protection law of the people's republic of china. 2021b.
- TALBOT, C. Paradoxes and prospects of 'public value'. *Public Money & Management*, vol. 31(1), 2011.
- TAYLOR, P. Big data - statistics and facts. Disponible en <https://www.statista.com/topics/1464/big-data/#topicOverview>.
- SOLEDAD DE LA TORRE, S. N. Transparencia en la administración pública municipal del ecuador. *Estudios de la Gestión*, (14), páginas 53–73, 2023. Copyright - Copyright null 2023; Última actualización - 2024-12-12; SubjectsTermNotLitGenreText - Ecuador.
- UNION EUROPEA. Data protection under gdpr. Disponible en [https://europa.eu/youreurope/business/dealing-with-customers/data-protection/data-protection-gdpr/index\\_en.htm](https://europa.eu/youreurope/business/dealing-with-customers/data-protection/data-protection-gdpr/index_en.htm).
- UNION EUROPEA. Explicación de la ley de gobernanza de datos. Disponible en <https://digital-strategy.ec.europa.eu/es/policies/data-governance-act-explained>.
- UNION EUROPEA. Reglamento de inteligencia artificial. Disponible en <https://eur-lex.europa.eu/eli/reg/2024/1689>.
- UNION EUROPEA. Portal de datos abiertos. 2025.
- UNIVERSIDATA. Análisis de desplazamientos interurbanos en estudiantes. Disponible en <https://www.universidata.es/analisis/%C2%BFqu%C3%A9-distancia-tienen-que-recorrer-los-estudiantes-para-ir-clase>.
- UNIVERSIDATA. Ii datathon universidata. Disponible en <https://www.universidata.es/datathon/>.
- UNIVERSIDATA. Universidata. Disponible en <https://www.universidata.es/>.
- UNIVERSITAT AUTÒNOMA DE BARCELONA. infoparticipa. 2025.
- URIARTE, R. B. y DE NICOLA, R. Blockchain-based decentralised cloud/fog solutions: Challenges, opportunities and standards. *IEEE Communications Standards Magazine*, 2018.
- VERHULST, S., YOUNG, A., ZAHURANEC, A., CALDERON, A., GEE, M. y AARONSON, S. The emergence of a third wave of open data: How to accelerate the re-use of data for public interest purposes while ensuring data rights and community flourishing. *International Journal of Public Administration*, página 8, 2020.

WIKIPEDIA. Information age. Disponible en [https://en.wikipedia.org/wiki/Information\\_Age](https://en.wikipedia.org/wiki/Information_Age).

WIKIPEDIA CONTRIBUTORS. Dew computing — Wikipedia. 2025. [Online; accessed 27-August-2025].



