

Universidad de Alcalá

Escuela Politécnica Superior

**Máster Universitario en Ingeniería de
Telecomunicación**

Trabajo Fin de Máster

**Detección y predicción de errores
en smart grids mediante modelos
de inteligencia artificial**

ESCUELA POLITECNICA
SUPERIOR

Autor: Paula Bartolomé Mora

Tutor: Elisa Rojas Sánchez

Cotutor: David Carrascal Acebron

2024



Máster Universitario en Ingeniería de Telecomunicación



Universidad
de Alcalá

Madrid, 1 de julio de 2024

UNIVERSIDAD DE ALCALÁ

ESCUELA POLITÉCNICA SUPERIOR

Máster Universitario en Ingeniería de Telecomunicación

Trabajo Fin de Máster

**Detección y predicción de errores en smart grids mediante
modelos de inteligencia artificial**

Autor: Paula Bartolomé Mora

Tutor: Elisa Rojas Sánchez

Cotutor: David Carrascal Acebron

Tribunal:

Presidente:

Vocal 1º:

Vocal 2º:

AQUI DEDICATORIA

Agradecimientos

AQUI AGRADECIMIENTOS

Resumen

AQUI RESUMEN

Palabras clave:

Abstract

In this Master's Thesis (TFM) we present... AQUI ABSTRACT

Keywords:

AQUI CITA CELEBRE

AQUI AUTOR

Índice general

Resumen	v
Abstract	vii
1. Introducción	1
1.1. Presentación	1
1.2. Objetivos	2
1.3. Estructura del TFM	3
2. Estado del arte	5
2.1. Smart Grids	5
2.1.1. Flujo energético y comunicación bidireccional	6
2.1.2. Prosumidores y microgrids	8
2.1.2.1. Mercado energético	9
2.1.3. Estructura de una Smart Grid	12
2.1.3.1. Generación	13
2.1.3.2. Distribución	14
2.1.3.3. Consumo	18
2.1.4. Protocolos	19
2.1.5. Topología de red	19
2.1.6. Tecnologías	19
2.1.7. Seguridad en Smart grids	19
2.1.8. Estándares y regulación en Smart grids	19
2.1.9. Beneficios ambientales	19
2.1.10. Situación en España	19
2.1.11. A futuro	20
2.2. IoT	20
2.2.1. Internet of Energy	20
2.2.2. Redes LLN	20
2.2.2.1. RPL	20
2.3. Big Data	20
2.3.1. Computación en nube	22

2.4. Machine Learning/IA	24
2.5. Herramientas software	24
3. Diseño y análisis de datos	25
3.1. DEN2NE	25
3.2. Análisis de fuentes de datos	25
3.3. Preprocesado	25
4. Desarrollo y evaluación del modelo	27
4.1. Selección de modelos	27
4.2. Modelo 1	27
5. Conclusiones y trabajo futuro	29
Bibliografía	31
Lista de Acrónimos y Abreviaturas	35
A. Anexo I - Pliego de condiciones	37
B. Anexo II - Presupuesto	39
C. Anexo III - Manuales de usuario e Instalación	41

Índice de figuras

2.1. Flujo bidireccional de datos y energía en una <i>smart grid</i> [9]	7
2.2. Infraestructura de una interfaz Advanced Metering Infrastructure (AMI) para el flujo bidireccional de energía y datos [7]	7
2.3. Estructura de la respuesta a la demanda en el contexto de una <i>smart grid</i> con prosumidores [?]	8
2.4. Modelo basado en las interacciones de los agregadores con los prosumidores y el mercado eléctrico [13]	10
2.5. Estrategia de <i>Demand Side Management</i> (DSM) basada en interacciones individuales de cada consumidor con la compañía [16]	11
2.6. Estrategia de DSM para smart grids basada en interacciones entre los usuarios y la compañía [16]	12
2.7. Estructura de componentes de una <i>Smart Grid</i> (SG) [5]	12
2.8. Esquema de funcionamiento de una unidad <i>Combined Heat and Power</i> (CHP) [17]	13
2.9. Gestión de operaciones en una unidad CHP [18]	14
2.10. Representación del proceso <i>Power-to-Gas</i> (P2G) [19]	15
2.11. Instalación de un <i>Static Var Compensator</i> (SVC) en Sylling (Noruega) [21]	17
2.12. Representación de un sistema de transmisión de energía eólica con líneas <i>High Voltage Direct Current</i> (HVDC) [25]	18
2.13. Red nacional de transmisión energética [27]	20
2.14. Infraestructura de <i>Big Data</i> enfocada al ámbito de las SGs [26]	22
2.15. Plataforma de análisis de <i>Big Data</i> en el entorno de SGs [31]	23

Índice de tablas

2.1. Tecnologías FACTS de 1ª y 2ª generación	16
--	----

Índice de Códigos

1. Introducción

En este primer capítulo, se presentarán a modo de introducción los aspectos más relevantes del Trabajo Fin de Máster (TFM) desarrollado, como son la transformación de las redes energéticas en nuevas redes inteligentes de energía (del inglés SG) y su consecuente necesidad de monitorización, además del creciente auge de la Inteligencia Artificial (IA) y de las técnicas de aprendizaje automatizado (del inglés *Machine Learning* (ML)).

De la misma manera, se hará hincapié en los objetivos que se establecen para este TFM, describiendo así la secuencia de acciones que se seguirá para poder llevarlos a cabo. Dichos objetivos serán los pilares sobre los que se sustente el diseño y el desarrollo de un modelo eficiente basado en ML para la detección y predicción de errores en SGs. De forma adicional, se incluirá un último apartado en referencia a la estructura de capítulos que seguirá este TFM, así como una explicación breve sobre los temas que se abordarán en cada uno de ellos.

1.1. Presentación

En los últimos años, el concepto de red eléctrica convencional está siendo completamente transformado como resultado del creciente desarrollo de las SGs [1] [2]. La posibilidad de brindar a tiempo real una monitorización del proceso de distribución eléctrica y a su vez, integrar una participación activa del consumidor convierte a estas redes en uno de los pilares de la transición hacia la descarbonización.

En este contexto, se ha convertido en un objetivo primordial el diseño de nuevos protocolos que provean un encaminamiento y una distribución energética eficientes. Es por ello que, desde el equipo de investigación NetIS de la *Universidad de Alcalá* (UAH) se ha desarrollado el algoritmo *Distributed ENergy ENvironments and Networks* (DEN2NE) [3], con el fin de automatizar la gestión de los recursos en entornos del Internet de las Cosas (del inglés Internet of Things (IoT)), enfocándose especialmente en SGs.

DEN2NE pretende realizar una distribución óptima de los recursos energéticos de cada uno de los nodos que presenta la red para conseguir finalmente un balance a nivel global.

Sin embargo, el algoritmo se encuentra actualmente con un desafío a afrontar, basado en la imperiosa necesidad de poder detectar y predecir de una forma precisa los posibles errores que se puedan producir en el proceso de distribución energética entre nodos. En caso de fallos en la red, DEN2NE debería tener la capacidad de responder de una forma rápida y específica, pues es de vital importancia tomar acciones a nivel de distribución para evitar que los errores se agraven y escalen al resto de la red.

1.2. Objetivos

Tomando en consideración el apartado anterior, se define como objetivo principal de este TFM el desarrollo de técnicas de ML para identificar de forma precisa los posibles errores que se pueden producir en una SG durante el proceso de distribución energética que, como se ha introducido, se aplicará mediante el algoritmo DEN2NE.

La identificación de patrones se apoyará en el análisis de grandes volúmenes de datos provenientes de implementaciones de SGs reales. Estos serán previamente procesados de una forma exhaustiva para reducir su tamaño y seleccionar la información verdaderamente necesaria para el posterior desarrollo de técnicas de ML.

Por tanto, el presente TFM permitirá determinar un modelo final de predicción de fallos para entornos de SGs. Entrando en detalle, se pueden definir los diferentes objetivos en los siguientes puntos:

- **Estudio del estado del arte y análisis de las diferentes fuentes de datos reales disponibles.** Se realizará un estudio en profundidad del contexto en el que se engloban las SGs y los protocolos de distribución de recursos, poniendo el enfoque en DEN2NE. Será necesaria una investigación sobre la disponibilidad de fuentes de datos reales, además de una evaluación de su viabilidad para este TFM.
 - **Definición y procesamiento del volumen de datos para el posterior desarrollo.** El procesamiento de los datos adquiridos será fundamental para simplificar su compresión. Además, se llevará a cabo la selección de la cantidad de información realmente útil para el desarrollo.
 - **Planteamiento de diferentes escenarios.** A partir del volumen final de datos que se elaborará, se plantearán una serie de escenarios mediante la generación de topologías de nodos con la herramienta BRITE [4].
 - **Generación y simulación de topologías.** Las topologías se importarán a un simulador propietario realizado en python para obtener el conjunto de datos final.
-

- **Desarrollo y entrenamiento de diferentes modelos de /glmml.** Se realizará un estudio sobre las posibles técnicas de ML a emplear y se procederá a seleccionar las más apropiadas, según el contexto en el que se engloba este TFM. Por consiguiente, se llevará a cabo el desarrollo y el entrenamiento de los mismos tomando como base los datos procesados anteriormente.
- **Análisis y evaluación de los resultados obtenidos.** Los resultados de detección y predicción de errores de los diferentes modelos de ML serán analizados. Se determinará de forma concluyente cuál aporta una mayor efectividad para poder diagnosticar con un alto porcentaje de precisión los errores que se producen en una SG.

1.3. Estructura del TFM

En esta sección se expone de forma general la estructura de capítulos que tendrá la memoria del presente TFM con una breve descripción del contenido que abarcarán cada uno de ellos.

Capítulo 1: Introducción. Se comenzará esta memoria con una presentación de los aspectos más significativos. Se expondrán las motivaciones que han originado la realización de este TFM y los objetivos que se pretenden alcanzar con el mismo.

Capítulo 2: Estado del arte. Se establecerá el marco teórico en el que se sitúa este TFM y se documentarán los conceptos principales para introducir en un contexto lo suficientemente consistente el diseño y desarrollo práctico posterior.

Capítulo 3: Diseño y análisis de datos. Se llevará a cabo un análisis sobre las posibilidades de diseño a través de una investigación exhaustiva sobre las fuentes de datos de implementaciones reales existentes. Por consiguiente, se definirá todo el procesamiento necesario para seleccionar la información útil sobre la que entrenar los modelos de ML a desarrollar.

Capítulo 4: Desarrollo y evaluación de los modelos. Se describirá en detalle el desarrollo de las técnicas de ML que han sido seleccionadas según el contexto en el que se engloba este TFM. Los modelos obtenidos serán entrenados, analizados y por consiguiente, evaluados. Los resultados definirán finalmente el modelo más apropiado para diagnosticar con alta precisión los errores que se pueden producir en el entorno de una SG.

Capítulo 5: Conclusiones y trabajo futuro. Se finalizará la memoria con un capítulo enfocado a las conclusiones obtenidas tras la realización de este TFM. Además, se indicarán las posibles vías de trabajo a futuro.

Bibliografía. Se incluirán todas las referencias de artículos, libros, páginas web u otros materiales que han sido consultados y empleados para elaborar esta memoria. Se seguirá el estilo de citación del Institute of Electrical and Electronics Engineers (IEEE), así como las recomendaciones oficiales de la normativa sobre TFMs de la UAH.

Anexos. Se añadirán los manuales de usuario y de instalación de herramientas. También, se expondrán las especificaciones del *hardware* sobre el que se ha desarrollado este TFM y una estimación de su presupuesto.

2. Estado del arte

En el presente capítulo se entrará en profundidad en los conceptos más relevantes relacionados con el TFM. Además, se describirán las diversas herramientas de software que se emplearán. El propósito principal de presentar el estado del arte es establecer un marco teórico consistente que permita conseguir una mayor comprensión del contexto previamente a la exposición del desarrollo del proyecto.

2.1. Smart Grids

En las últimas décadas, se ha observado una transformación integral del modelo asociado a la red eléctrica convencional. El aumento de la energía demandada por los usuarios finales y los requisitos cada vez mayores de la industria ha tenido como consecuencia que algunos países hayan intentado diseñar redes eléctricas agrupadas en un conjunto de grandes redes nacionales. De este modo, todas las fuentes energéticas disponibles pueden estar conectadas para ser gestionadas conjuntamente en función de la demanda recibida, además de conseguir una coordinación a alto nivel. [5]

Sin embargo, una red eléctrica no se puede definir como una entidad única e independiente, pues se trata de una agregación de redes, compañías energéticas y operadores que trabajan en distintos niveles de comunicación. Es por ello, que la idea de desarrollar una gran red nacional encuentra cierto equilibrio energético, pero no llega a los altos porcentajes de eficiencia que pueden proveer las redes inteligentes energéticas o de otra forma, las *smart grids* (SG).

La iniciativa sobre redes inteligentes del IEEE, califica a las *smart grids* [6] como "imperativas y revolucionarias que implican nuevas capacidades de comunicación y control, fuentes de energía, modelos de generación y adherencia a estructuras regulatorias transjurisdiccionales". Por otro lado, en el año 2009, el Departamento de Energía de Estados Unidos [7] determinó en su reporte anual sobre *smart grids* los siguientes objetivos principales que se perseguían con el desarrollo de este tipo de redes:

- Permitir una participación activa de los clientes en el sistema.
- Integrar todas las opciones de generación y almacenamiento de energía.
- Ofertar nuevos productos y servicios.
- Proporcionar energía de calidad y satisfacer un gran rango de necesidades.
- Optimizar el uso de los recursos y aumentar la eficiencia.
- Dar una respuesta rápida ante emergencias y problemas producidos en la red.

Teniendo estos objetivos en cuenta, se puede definir una *smart grid* como una red inteligente con la capacidad de distribuir los suministros de energía de forma optimizada a los usuarios, basándose en la información que recoge de los mismos. Es por ello que supone una actualización digital de las redes de distribución y transmisión a larga distancia para incorporar sistemas de monitorización y control a tiempo real. [8]

Su base se asienta en el diseño de sistemas inteligentes coordinados capaces de obtener tanto la información respectiva a la demanda o requisitos energéticos de cada zona como la de la disponibilidad de recursos a partir de las diferentes fuentes de producción existentes. Todo ello conduce al desarrollo de un plan estratégico de distribución energética para poder conectar a todas las entidades participantes en la red entre sí. [1]

2.1.1. Flujo energético y comunicación bidireccional

Cabe destacar que una de las principales características diferenciadoras de las SGs respecto a las redes energéticas convencionales es que se fundamentan en una comunicación bidireccional. Este factor determinante se puede apreciar en la Figura 2.1 y se traduce en una producción y una distribución dinámica y personalizada hacia cada usuario de la red.

Es decir, en una red tradicional al ser unidireccional, se provee energía desde el distribuidor hacia el consumidor sin llevar a cabo ningún análisis estadístico sobre el consumo que se está produciendo en las líneas finales en un determinado instante temporal. En cambio, en el contexto de las SGs, se pone el foco en las acciones de los usuarios y en la consecuente asignación de patrones de consumo eléctrico que permita predecir el comportamiento futuro de los mismos. [?]

Sin embargo, como se expondrá más adelante en la Sección 2.1.3.3, este proceso de clasificación de usuarios requerirá del análisis de grandes volúmenes de datos adquiridos a tiempo real, por lo que se aumentará la complejidad del sistema a costa de alcanzar la eficiencia.

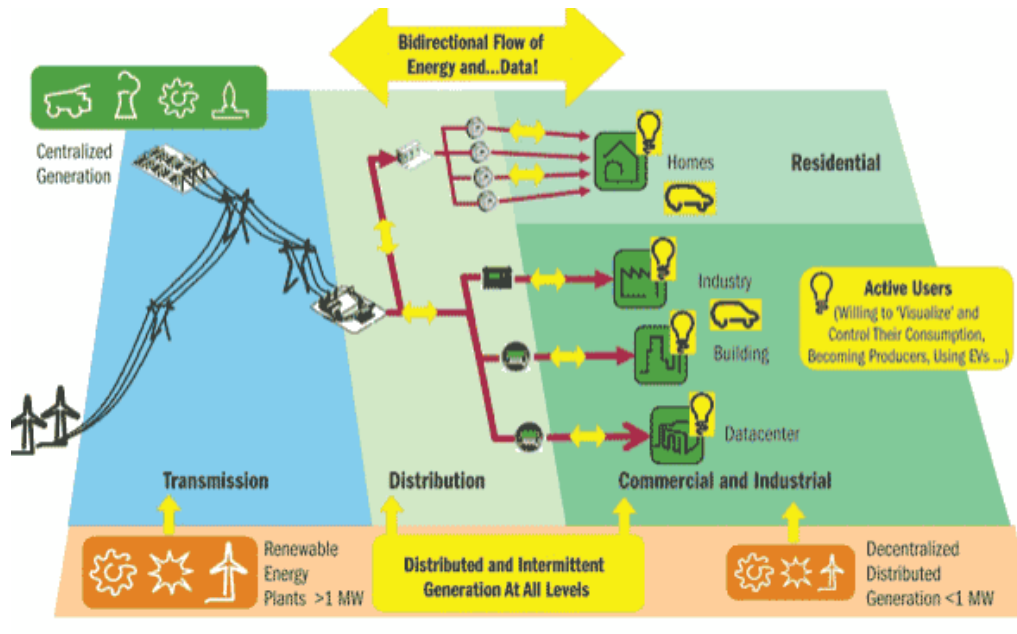


Figura 2.1: Flujo bidireccional de datos y energía en una *smart grid* [9]

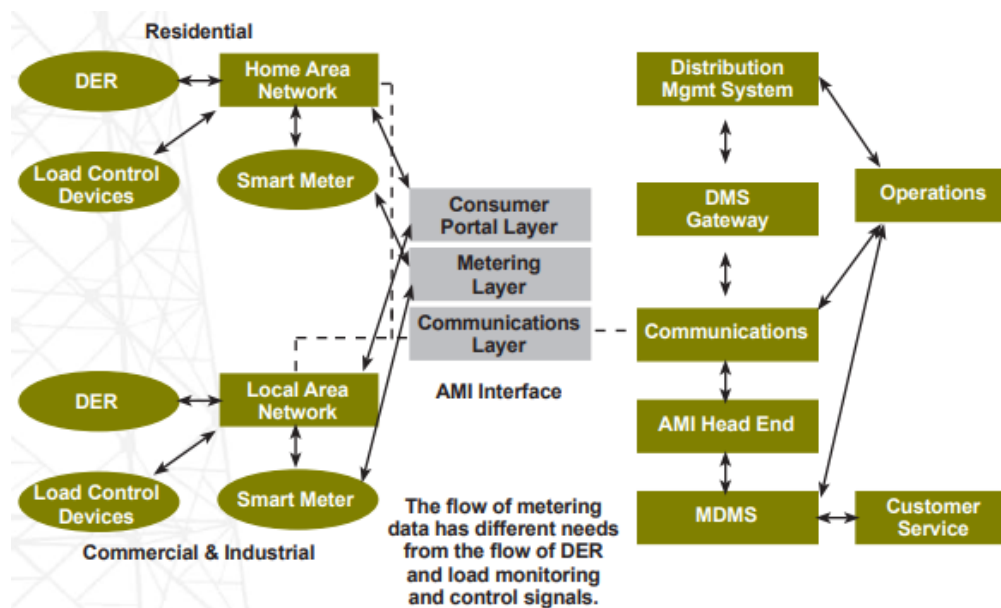


Figura 2.2: Infraestructura de una interfaz AMI para el flujo bidireccional de energía y datos [7]

Por lo tanto, teniendo en cuenta la característica de red bidireccional, se puede expresar que los propios usuarios son el gran pilar sobre el que se cimienta el sistema. En comparación a la red eléctrica tradicional, toman un papel mucho más activo monitorizando continuamente su comportamiento eléctrico y recopilando información para trasladarla al

resto de la red. Esto tiene como ventaja una gran reducción de los costes derivados de la distribución y transmisión en el sistema, ya que se evita proporcionar más cantidad de energía de la requerida por las líneas finales. [8]

Es por ello que se emplea una Infraestructura Avanzada de Medición (del inglés AMI) con una interfaz constituida por varias capas o niveles como se puede apreciar en la Figura 2.2. De esta forma, se dividen los flujos de comunicación entre las diferentes entidades que componen la red para permitir una mejor gestión de los mismos. [7]

2.1.2. Prosumidores y microgrids

Dentro del presente contexto, en referencia a los usuarios es preciso introducir el término de prosumidor [?]. Se puede determinar como prosumidora a toda entidad o usuario final que tiene la capacidad de producir de forma alternativa recursos energéticos, además de poder consumirlos. En la Figura 2.3 se puede visualizar cómo se estructura la SG en un conjunto de distintas comunidades o agregaciones de prosumidores con el fin de crear microrredes de distribución y almacenamiento energético (del inglés *microgrids*).

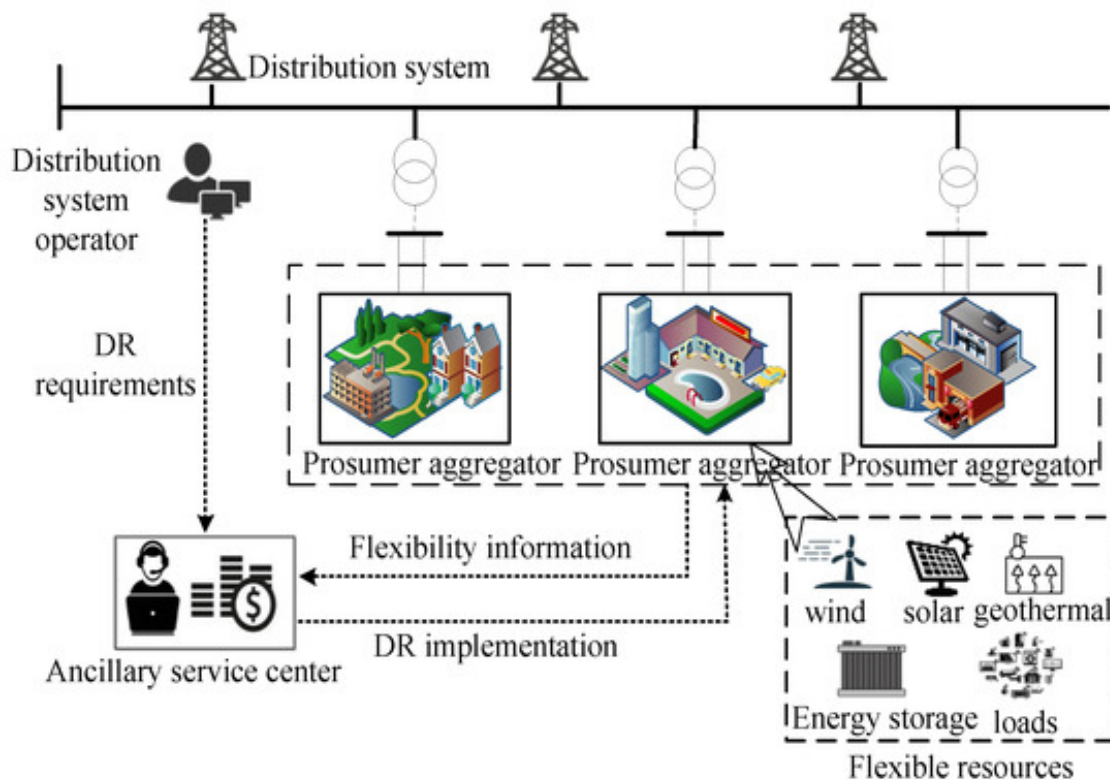


Figura 2.3: Estructura de la respuesta a la demanda en el contexto de una *smart grid* con prosumidores [?]

En este caso es imprescindible que los equipos y dispositivos dedicados a la generación de electricidad se encuentren dentro de la microrred o en una ubicación cercana a la misma. Así, se podrá abastecer a los usuarios del conjunto de forma eficiente, reduciendo los costes relacionados con la transmisión energética.

Este tipo de esquema puede ser aplicado en diferentes entornos, como pueden ser los residenciales, industriales o agrícolas, para conseguir descentralizar la gestión de los recursos. Sin embargo, debe existir cierta gestión externa y coordinada de todas estas microrredes o comunidades de usuarios. Esta es llevada a cabo por una entidad denominada como operador del sistema distribuido (del inglés *Distribution System Operator* (DSO)) [10] [11]. Algunas de sus funciones principales se basan en asegurar el abastecimiento de recursos en el interior de las microrredes en función de la demanda existente y en supervisar el estado operativo la infraestructura de red para garantizar su estabilidad y seguridad.

Por otro lado, se encuentra también la figura del centro de servicios auxiliares [10], que se encarga de recibir la información sobre los recursos energéticos de los prosumidores y cuantificar en función de la oferta y demanda el beneficio económico que obtendrán los prosumidores. Estos normalmente son gestionados por los operadores del mercado eléctrico, pero puede variar según la región o el país.

2.1.2.1. Mercado energético

Las agregaciones de prosumidores posibilitan el autoconsumo y la compartición de los recursos generados por sí mismos con los demás participantes de la microrred, incluso con el resto de la SG. La mayoría de los prosumidores, sobre todo en entornos residenciales son de pequeño tamaño y tienen mayores complicaciones para participar en los mercados eléctricos por sí mismos.

Por ello, los agregadores [12] [10] se encargan de facilitar esta tarea para que una cantidad de prosumidores locales puedan actuar en conjunto como fijadores de precios de compra/-venta en el mercado eléctrico global. Es decir, cada agregador se encarga de representar a los prosumidores que lo componen y actúa como intermediarios entre los mismos y el conjunto de mercados energéticos.

A cambio, cada prosumidor debe pagar un plan mensual a la compañía para cubrir los costes eléctricos y así, dejar la responsabilidad de las transacciones a los agregadores para que operen de forma flexible. En esta operativa también incide el DSO, el cual se encarga de que las transacciones de compra/venta sigan el cumplimiento de los estándares y regulaciones establecidos en el mercado energético.

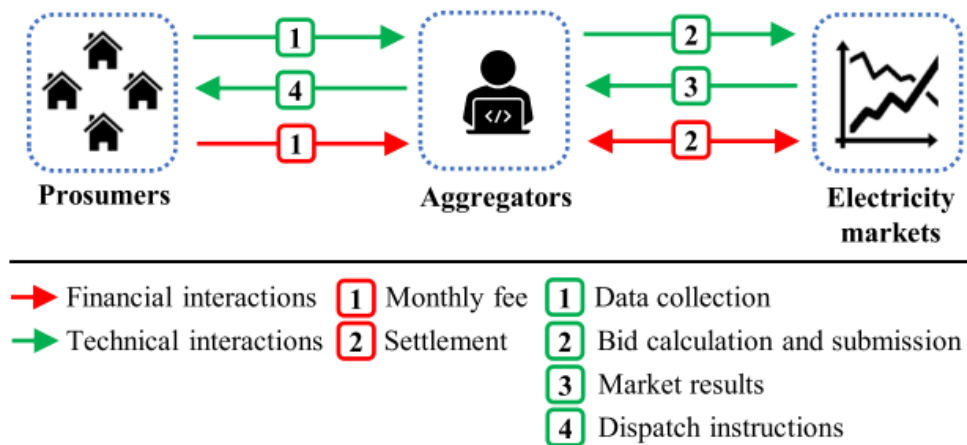


Figura 2.4: Modelo basado en las interacciones de los agregadores con los prosumidores y el mercado eléctrico [13]

A partir del funcionamiento expuesto y de la Figura 2.4, se pueden diferenciar los tipos de interacciones que se producen en este modelo [13]:

- Interacciones técnicas
 1. Recopilación y adquisición de datos sobre los recursos de los prosumidores para su posterior procesamiento en los agregadores.
 2. Cuantificación y presentación de ofertas desde los agregadores hacia los mercados mayoristas de electricidad.
 3. Comunicación de los resultados de diferentes mercados a los agregadores.
 4. Envío de instrucciones o recursos distribuidos en función de los resultados del mercado.
- Interacciones financieras
 1. Pago de tarifa mensual de cada prosumidor al agregador.
 2. Liquidación de las transacciones trasladadas desde los prosumidores en el mercado eléctrico (cobro por demanda y pago por generación).

En cuanto al proceso de fijación de precios, generalmente, se adoptan tarifas minoristas dinámicas según el instante temporal, como pueden ser la fijación de precios por tiempo de uso (del inglés *Time-of-Use Pricing* (TOU)) o en tiempo real (del inglés *Real Time Pricing* (RTP)). Dentro de este contexto es preciso introducir los programas de gestión del lado de la demanda (del inglés DSM). Como término, un programa DSM es un programa basado en el control de las interacciones de consumo y de gestión de cargas residenciales desde el lado del cliente.

Teniendo en cuenta el modelo de interacciones expuesto anteriormente, se puede expresar que un DSM tiene como pilar fundamental la distribución de recursos energéticos de manera eficiente y acorde a la demanda y a la oferta. Permite reducir el coste de la adquisición energética y los costes asociados a la distribución como consecuencia de minimizar el número de interacciones necesarias entre el prosumidor y el resto de entidades del sistema. [14]

Por lo tanto, volviendo a los modos de dinamización de las tarifas, si por ejemplo se emplea RTP, se buscará lograr el equilibrio de la demanda en tiempo real, modificando las cargas de los consumidores en las horas pico [15]. Es decir, cada uno de los usuarios actúa individualmente en función de los precios dinámicos en el tiempo, comunicándose directamente con la compañía energética como se puede visualizar en la Figura 2.5.

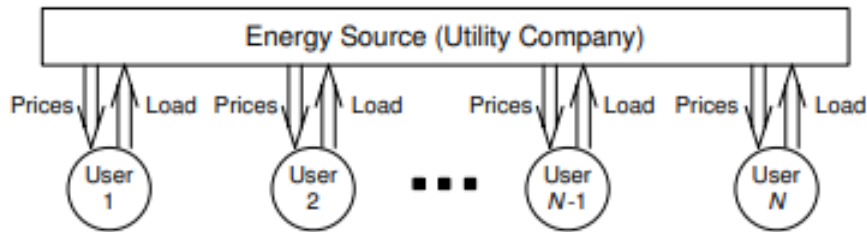


Figura 2.5: Estrategia de DSM basada en interacciones individuales de cada consumidor con la compañía [16]

Con este proceso, el consumidor como puede saber en tiempo real la tarifa a la que está consumiendo energía, puede trasladar su propia carga desde las horas donde el precio es más alto (horas pico) a las de precio menor (horas valle). Esta gestión produce por tanto, menores picos de demanda y contribuyendo a la bajada de los precios. [14] [16]

No obstante, el diseño de un programa DSM ideal en el contexto de las SGs debería permitir también las interacciones entre los mismos prosumidores dentro de una zona residencial o microgrid. Estas interacciones generalmente se automatizan a través de equipos dedicados a una comunicación digital bidireccional. Como se aprecia en la Figura 2.6, este proceso tiene como fin conducir a una coordinación de las acciones respectivas a las cargas de un área determinada.

Por tanto, en este caso la monitorización de las cargas totales para todos los nodos participantes en un instante determinado aportará la información necesaria sobre la relación entre la potencia pico y promedio (del inglés *Peak-to-Average Ratio* (PAR)) y contribuirá a la fijación del precio unitario para ese mismo instante. [16]

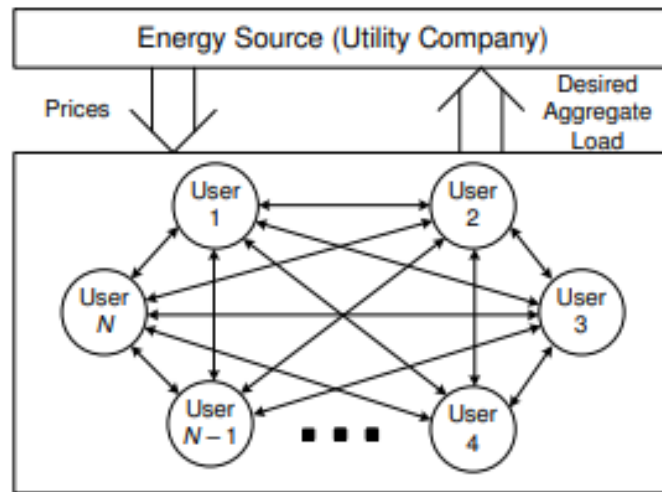


Figura 2.6: Estrategia de DSM para smart grids basada en interacciones entre los usuarios y la compañía [16]

2.1.3. Estructura de una Smart Grid

Una SG está constituida por múltiples elementos diferentes como se puede visualizar en la Figura 2.7. Cada uno de ellos está dedicado a uno de los procesos principales, que se pueden dividir en generación, distribución y consumo. [5]

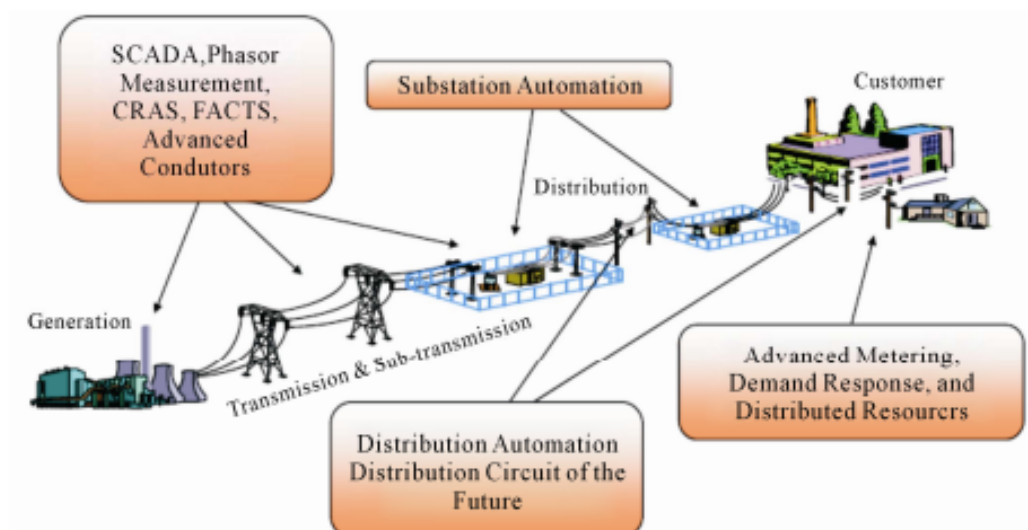


Figura 2.7: Estructura de componentes de una SG [5]

2.1.3.1. Generación

Como ya se introducía en la Sección 2.1.2, dentro de una SG, el prosumidor se trata de la figura que potencia principalmente el uso de energías renovables, las cuales pueden ser obtenidas por ejemplo a partir de generadores térmicos fotovoltaicos (del inglés *Photovoltaic Thermal* (PVT)) o de turbinas eólicas. Para posibilitar posteriormente el uso de la energía generada, esta debe ser convertida y acondicionada mediante dispositivos dedicados, como son unidades combinadas de calor (del inglés CHP) o de conversión a gas (del inglés P2G). [10]

Las unidades CHP [17] llevan a cabo un aprovechamiento del calor residual que deriva del proceso de generación de electricidad. Se emplean como respaldo eléctrico, ya que se componen de sistemas de almacenamiento de energía térmica (del inglés *Thermal Energy Storages* (TES)) para poder separar la producción y el uso del calor y la energía. Luego, este calor almacenado se puede emplear en aplicaciones térmicas como la calefacción u otros procesos industriales. Es por ello que las unidades CHP mejoran la eficiencia del sistema energético, contribuyendo a un uso mucho más eficaz de los recursos y a una reducción de las pérdidas que se producen en la transmisión. En la Figura 2.8 se representa a modo esquemático el funcionamiento de una unidad CHP. [18]

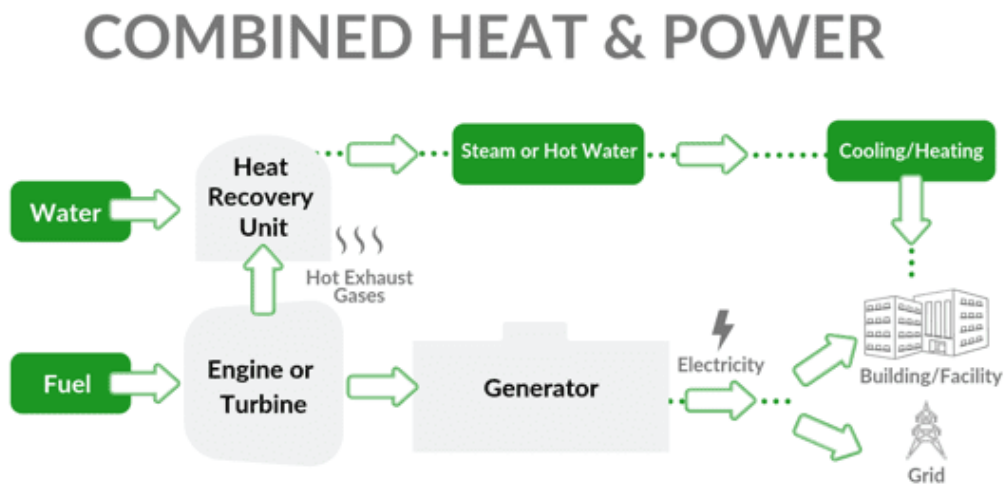


Figura 2.8: Esquema de funcionamiento de una unidad CHP [17]

Además del TES, utilizado para almacenar el calor producido, una unidad CHP también se constituye de un motor acoplado a un generador eléctrico para llevar a cabo el proceso de generación de electricidad y calor. Como se puede apreciar en la Figura 2.9, todas las operaciones de la unidad y las interacciones que se producen entre módulos se coordinan

desde el gestor de operaciones para que se produzca un correcto funcionamiento.

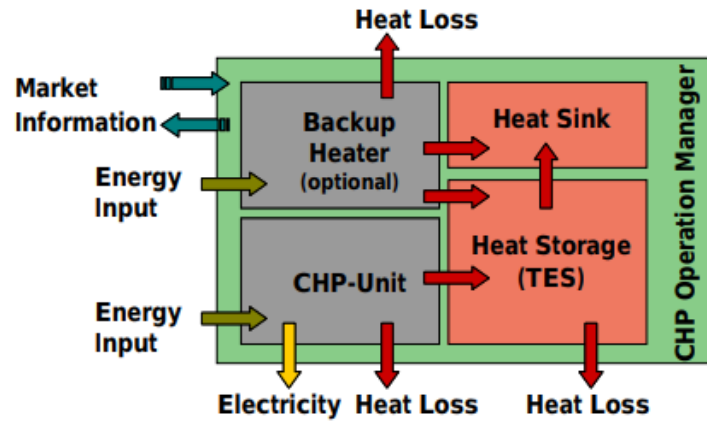


Figura 2.9: Gestión de operaciones en una unidad CHP [18]

Por otro lado, la unidad P2G, mencionada anteriormente, se encarga de la conversión de la electricidad en gases sintéticos, como son el hidrógeno o el metano. Es de gran importancia, ya que este tipo de gases son más fácil de transportar y almacenar que la electricidad, por lo que se simplifica la gestión energética. [10]

Como se puede apreciar en la Figura 2.10, el objetivo del P2G se basa en descomponer el agua mediante un proceso de electrólisis a partir de electricidad proveniente de fuentes renovables. Después, el hidrógeno que se produce se puede utilizar directamente o procesarlo de forma adicional en metano.

Dentro del contexto de la generación de energía también es importante destacar algunos equipos, como son los sistemas de control y adquisición de datos (del inglés *Supervisory Control and Data Acquisition* (SCADA)) [20]. Estos pueden ser instalados en generadores, como son paneles solares fotovoltaicos o turbinas eólicas, consiguiendo una monitorización remota de los mismos. Mediante la información recopilada a tiempo real permiten conocer los niveles de generación y establecer una predicción de la disponibilidad energética que habrá en el sistema o en un área determinada del mismo.

2.1.3.2. Distribución

Un dispositivo importante en el campo de la distribución energética es la Unidad de Medición de Fasores (del inglés *Phasor Measurement Unit* (PMU)). Se emplea para medir con una alta precisión los fasores de tensión y corriente en la red eléctrica, proporcionando información relevante sobre las magnitudes y fases de las ondas sinusoidales.

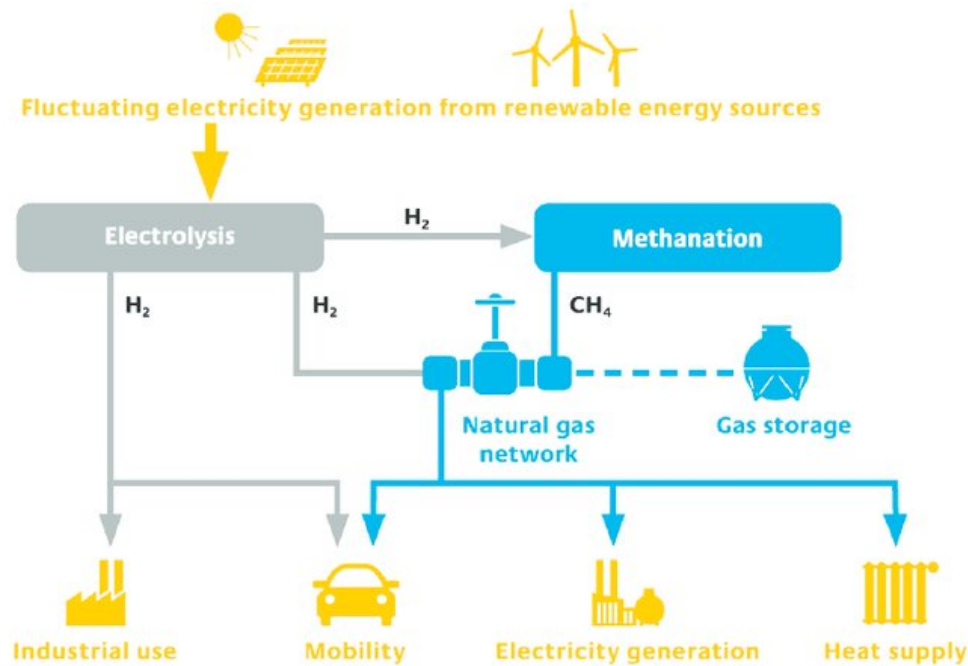


Figura 2.10: Representación del proceso P2G [19]

También, es empleado en los generadores y debe contar con una alta tasa de muestreo para capturar eventos transitorios o cambios rápidos en la red. En otros términos, debe tener la capacidad de identificar o detectar a tiempo real posibles anomalías que se puedan dar en la distribución y por ello, se trata de un componente imprescindible para comprobar y garantizar la estabilidad de la SG.

La confiabilidad y la seguridad de la red también reside en los Sistemas de Transmisión de Corriente Alterna Flexibles (del inglés *Flexible AC Transmission System* (FACTS)) [21] [22]. Estos vienen dados por la necesidad de superar las limitaciones técnicas introducidas por las redes eléctricas, como son las térmicas o las respectivas al voltaje. En otros términos, incrementan la potencia transmitida y aportan flexibilidad al permitir modificar de forma dinámica los parámetros eléctricos ante cambios en la configuración de la red.

Los FACTS incluyen todos los elementos electrónicos basados en tecnología de alta potencia y que son empleados dentro de una SG para la transferencia de energía de CA y el control de la potencia reactiva. También, realizan tareas de reducción de impedancia en las líneas de transmisión y de optimización del factor de potencia y pueden actuar tanto a nivel individual como de forma coordinada con otros controladores.

La primera generación de FACTS emplea interruptores controlados por tiristores, mientras que la segunda tiene como base convertidores estáticos de conmutación. En la Tabla

2.1 se visualizan las tecnologías FACTS más relevantes. [23] [22]

Generación	Tipo	Descripción
1 ^o	<i>Thyristor-Controlled Series Capacitor</i> (TCSC)	Controla el flujo de potencia tanto reactiva como activa por la línea de transmisión mediante el ajuste de impedancia en serie y amortigua las oscilaciones.
	SVC	Absorbe o suministra potencia reactiva según las necesidades de una línea de transmisión a través de la variación de la susceptancia en paralelo. Ayuda a mantener el voltaje estable en la red y proveen un aumento de la capacidad de transferencia de energía.
2 ^o	<i>Static Synchronous Compensator</i> (STATCOM)	Compensa la potencia reactiva al igual que el SVC, pero en este caso empleando electrónica de potencia para proporcionar una respuesta más rápida.
	<i>Unified Power Flow Controller</i> (UPFC)	Combina las funciones de un TCSC y un SVC, teniendo la capacidad de controlar en una línea de transmisión tanto la impedancia en serie como la susceptancia en paralelo.
	<i>Static Synchronous Series Compensator</i> (SSSC)	Modifica dinámicamente la impedancia y es capaz de controlar la fase y la amplitud de la tensión en la línea.
	<i>Interline Power Flow Controller</i> (IPFC)	Conecta varias líneas de transmisión en paralelo. No obstante, modula la impedancia y la fase de la tensión de cada línea de transmisión de forma independiente, lo que permite operar sobre el flujo de potencia de una forma controlada. Mejora la capacidad de transmisión y reduce las pérdidas energéticas.

Tabla 2.1: Tecnologías FACTS de 1^a y 2^a generación

Poniendo el enfoque en la garantía de estabilidad de una SG, uno de los sistemas más importantes de los expuestos en la Tabla 2.1 es el SVC [21]. Los compensadores estáticos

son capaces de detectar grandes caídas de tensión resultantes a la producción de un cortocircuito o a la pérdida de líneas de transmisión en un área de la red. Esto es importante, ya que una detección rápida de una avería permite restaurar en un corto período de tiempo la tensión del área afectada sin que el problema escale a otras partes de la red.

En otros términos, aísla este área del resto de la red eléctrica. Además, el SVC asegura que el proceso de restauración se produzca paulatinamente para que los efectos producidos por el cortocircuito sean prácticamente imperceptibles en los puntos de carga del área afectada. En la Figura 2.11 se puede apreciar un ejemplo de instalación de un SVC en el municipio noruego Sylling y se encuentra conectada a un sistema de 420 kV.



Figura 2.11: Instalación de un SVC en Sylling (Noruega) [21]

Siguiendo en el ámbito de la distribución energética, es importante también exponer las tecnologías enfocadas a la transmisión de electricidad a larga distancia, como son las Corriente Continua de Alto Voltaje (del inglés HVDC) [24]. Como su nombre indica, utilizan corriente continua para ello, lo que minimiza las pérdidas en el proceso de transmisión respecto al caso de la Corriente Alterna de Alto Voltaje (del inglés *High Voltage Alternating Current* (HVAC)), además de permitir portar mucha más potencia.

Esto es fundamental cuando se pretende integrar al sistema global fuentes de energía ubicadas en áreas remotas, sobre todo dentro del contexto de las SGs. Generalmente, las fuentes de energías renovables, como pueden ser la solar o la eólica, se encuentran alejadas de los puntos geográficos con mayor demanda y se requiere una respuesta rápida ante cambios de carga para mantener la estabilidad del sistema.

Es decir, cuando se transmiten grandes cantidades de potencia a largas distancias con líneas de HVAC, se generan ángulos eléctricos entre los voltajes y las corrientes en la línea muy grandes que pueden producir oscilaciones descontroladas y por tanto, desencadenar inestabilidades que llegarán a escalar a lo largo del sistema.

Por ello, las tecnologías HVDC simplifican la interconexión entre microrredes y permiten una mayor integración de sistemas dedicados al almacenamiento energético para facilitar la gestión de los recursos disponibles. Como desventaja, se encuentra el alto coste que supone su implementación, ya que al final solamente se puede emplear en el caso de aplicaciones punto a punto.

En la Figura 2.12 se muestra como ejemplo una infraestructura de transmisión de energía eólica a larga distancia. Esta energía proviene de una fuente remota y se transporta a través del medio marino para llegar hasta los usuarios. Como se puede apreciar, es necesario implementar estaciones de conversión de alto voltaje de corriente alterna a continua y viceversa en los extremos de las líneas HVDC.

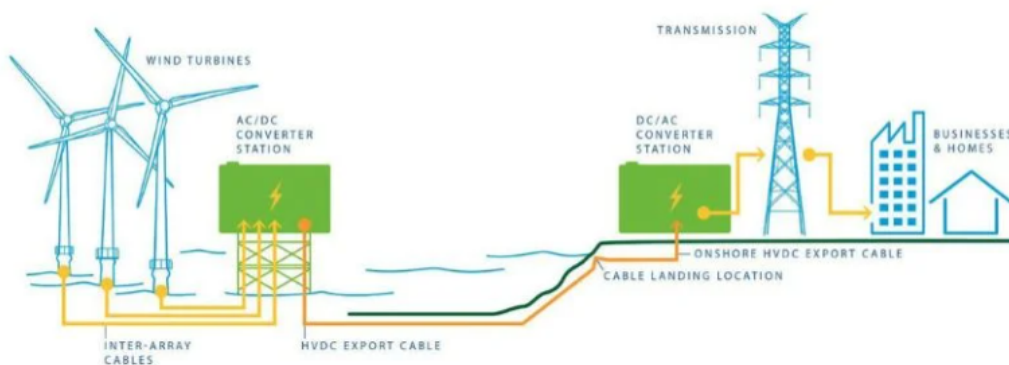


Figura 2.12: Representación de un sistema de transmisión de energía eólica con líneas HVDC [25]

2.1.3.3. Consumo

Entrando en detalle en las ubicaciones finales del sistema y por tanto, en el proceso de consumo, es imprescindible conocer la cantidad de energía demandada por los clientes que pertenecen a una SG. La instalación de sensores o medidores inteligentes (del inglés *smart meters*) en las viviendas posibilitan el registro constante de datos respectivos al consumo de energía, niveles de voltaje, corriente y factor de potencia. Estos son almacenados, analizados y procesados por las distribuidoras de energía para obtener a partir de los mismos la información necesaria sobre el comportamiento de los usuarios. [26]

Como se había introducido en el Apartado 2.1 el proceso de adquisición de datos por parte de los usuarios se trata de uno de los pilares más relevantes de cara a la optimización energética del sistema. Los objetivos principales que se pretenden con este proceso se engloban en la reducción del consumo, la optimización de la distribución y la maximización del beneficio. Respecto a este último, las compañías energéticas a partir de su base de clientes estudian las estrategias de categorización de los mismos para definir el sistema de fijación de precios dinámicos. [26]

No obstante, la gestión de los sensores finales en las SGs se caracteriza por su alta complejidad, debido a los grandes volúmenes de datos a manejar. Se requiere un procesamiento eficiente a tiempo real para analizar datos capturados de múltiples fuentes con el fin de evitar latencias o bloqueos en el sistema. Es por ello que se dificulta el empleo de herramientas convencionales de gestión de bases de datos y se requiere una solución más avanzada mediante la aplicación de tecnologías enfocadas al *Big Data*. Se profundizará más sobre ello en la Sección 2.3.

2.1.4. Protocolos

2.1.5. Topología de red

2.1.6. Tecnologías

2.1.7. Seguridad en Smart grids

2.1.8. Estándares y regulación en Smart grids

2.1.9. Beneficios ambientales

2.1.10. Situación en España

En el caso de España, nuestro país ocupa el quinto lugar en el mercado eléctrico europeo, solamente por detrás de Alemania, Francia, Reino Unido e Italia.

Además, en los últimos años ha crecido en consideración y está creciendo rápidamente. La demanda eléctrica estimada para el año 2001 fue de 210.4 mil millones de kilovatios-hora (bkwh), un aumento del 5 [27]

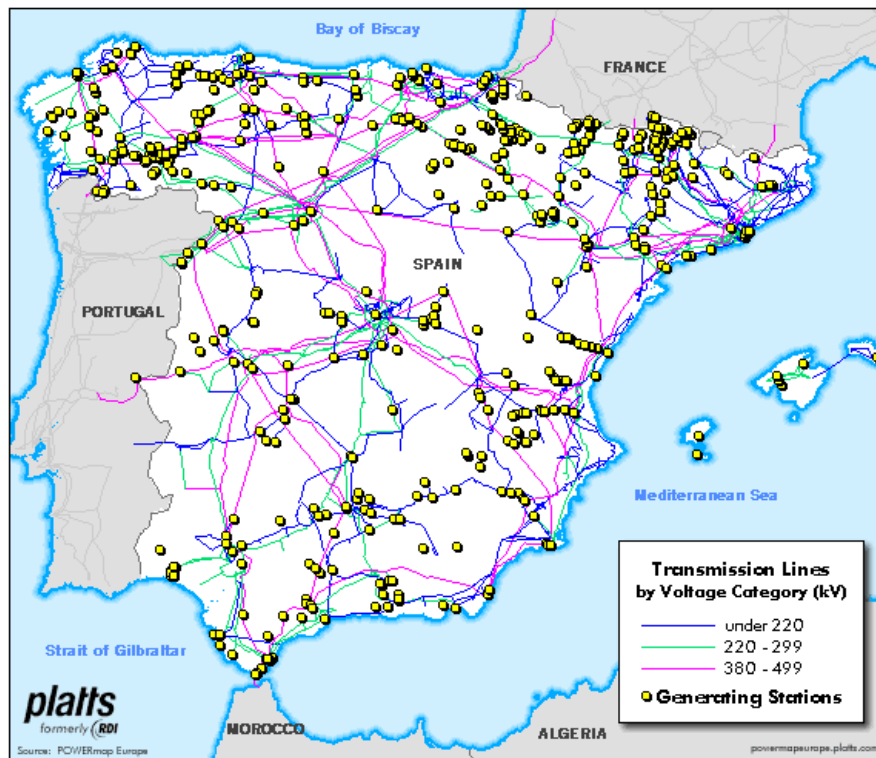


Figura 2.13: Red nacional de transmisión energética [27]

2.1.11. A futuro

2.2. IoT

2.2.1. Internet of Energy

[28]

2.2.2. Redes LLN

2.2.2.1. RPL

2.3. Big Data

El *Big Data* [26] se puede definir como el manejo y el análisis de un conjunto extremadamente grande de datos, los cuales provienen de fuentes diferentes y no correlacionadas. Debido a su complejidad y volumen, no pueden ser procesados con software o herramientas tradicionales de gestión de bases de datos y se requieren soluciones tecnológicas más avanzadas. El concepto de *Big Data* se basa en tres componentes principales, denominadas

como las 5 Vs [29] [30]:

- Variedad: Hace referencia a la heterogeneidad de la información. Existen distintos tipos de datos a procesar de diferentes fuentes, formas y resoluciones. Se puede simplificar su gestión si estos son estructurados (en forma de tablas de bases de datos) o dificultar, si estos no tienen una estructura definida (en formato de texto o imagen). También, pueden ser semiestructurados (en formato JSON o XML).
- Velocidad: Es un parámetro crítico, ya que algunos entornos requieren de una toma de decisiones a tiempo real y los datos deben de ser generados, procesados y analizados rápidamente.
- Volumen: Es imprescindible tener la capacidad de gestionar una gran cantidad de datos (en el orden de los TB) que además, es creciente en el tiempo. El almacenamiento y la minería de datos deben de ser eficientes para manejarlos de forma correcta
- Veracidad: Mide la calidad y confiabilidad de la información que se adquiere. Se comprueba su autenticidad e integridad para asegurar que proviene de una fuente legítima, por lo que se deben aplicar mecanismos de seguridad como la encriptación o herramientas de detección y mitigación de ataques a la red (ver Sección 2.1.7). También, se verifica que la información no contenga errores y que sea lo más precisa posible.
- Valor: La masividad de datos introduce mucho ruido y confusión en la información y debe de seleccionarse solamente aquella de utilidad aplicando minería de datos y procesamiento adicional.

Durante los últimos años el *Big Data* se ha adoptado en multitud de sectores y campos como en las telecomunicaciones, las finanzas, el comercio, la medicina, el transporte o la investigación científica. Como se ha expuesto en los apartados anteriores (ver Sección 2.1 y en particular, 2.1.3.3) y poniendo enfoque en los objetivos de este TFM (ver Sección 1.2), el *Big Data* tiene un gran potencial en el ámbito de las SGs.

En este contexto, la efectividad del empleo de la información reside en la búsqueda de la correlación entre los datos adquiridos de la red eléctrica y el resto de características que pueden influir en los mismos, como son el comportamiento de los usuarios finales, las condiciones de estabilidad, la disponibilidad de recursos, el estado de las cargas o las condiciones climáticas en un determinado instante temporal. La coordinación de las mediciones que se realizan en la red junto con la información que se dispone del entorno

es crucial para la monitorización, el control y la operativa llevada a cabo dentro de la SG. [26]

En otros términos, un análisis efectivo del *Big Data* conducirá a una buena toma de decisiones en el sistema y en consecuencia, a su optimización. Este análisis se constituye del empleo de herramientas dedicadas al procesamiento distribuido, el almacenamiento en la nube, la minería de datos y a técnicas y algoritmos de aprendizaje automático (ML).

2.3.1. Computación en nube

En la Figura 2.14 se representa la infraestructura de procesos dedicados al *Big Data* en un ámbito de SGs. Como se puede visualizar, se compone de tres capas operativas: la superior está enfocada al almacenamiento y computación de datos, la intermedia, a la gestión, compartición e integración de datos de diferentes aplicaciones o fuentes y la inferior, a todos los procesos y técnicas que se encargan del procesamiento, minería, clusterización y clasificación final. [26]

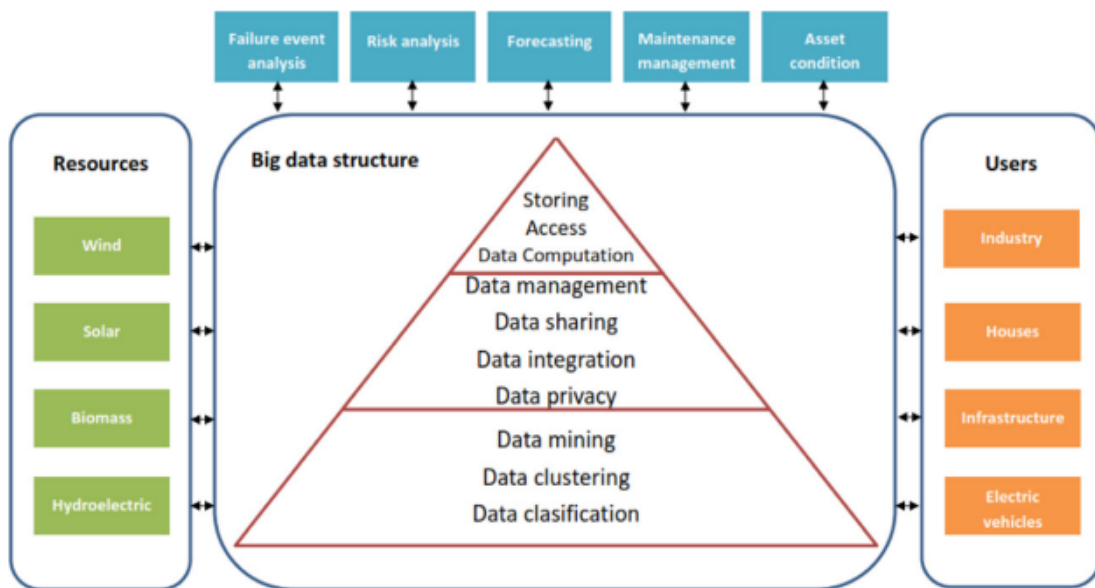


Figura 2.14: Infraestructura de *Big Data* enfocada al ámbito de las SGs [26]

Para implementar esta infraestructura es preciso hacer uso de un entorno de computación en nube. Dentro de este contexto, las grandes tecnológicas como Google, Amazon y Microsoft han puesto sus esfuerzos en los últimos años en desarrollar y optimizar sus propios entornos de nube con el fin de integrar toda la gestión y análisis del *Big Data*

en una plataforma. A modo de aportar una mayor comprensión de su funcionamiento, se representa en la Figura 2.15 un esquema de los servicios de nube disponibles.

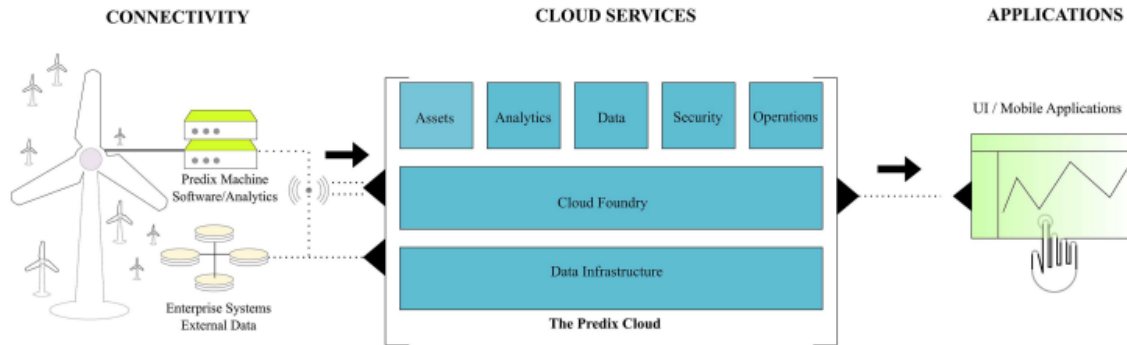


Figura 2.15: Plataforma de análisis de *Big Data* en el entorno de SGs [31]

La computación en la nube se basa en el concepto de virtualización, el cual se puede definir como la tecnología que permite la creación de diferentes entornos virtuales aislados a partir de los recursos hardware disponibles y con independencia de este. Los proveedores de servicios emplean la virtualización para crear múltiples Máquinas Virtuales (VMs) y ofrecer recursos, como pueden ser el almacenamiento, la potencia de procesamiento o las aplicaciones de la nube, como diferentes servicios virtualizados. Esto aporta las siguientes ventajas a la computación en nube [31] [32]:

- **Escalabilidad:** Se pueden aumentar o reducir recursos de la nube según las necesidades en cada instante temporal. Los usuarios consiguen un autoprovisionamiento de los recursos, ya que pueden desplegar instancias virtuales cuando lo deseen de forma manual o automática.
- **Flexibilidad:** Se ofrecen muchas posibilidades de configuración de los servicios de la nube.
- **Interoperabilidad:** Se emplean Interfaces de Programación de Aplicaciones (del inglés *Application Programming Interface* (API)) para integrar plataformas y aplicaciones heterogéneas. El objetivo es soportar la comunicación entre las mismas y que se produzca una interpretación de los datos de forma correcta. Por ello, también se estandarizan los protocolos para que sean comunes.
- **Seguridad:** Las plataformas de servicios de nube ofrecen un gran nivel de seguridad e implementan medidas como la encriptación de los datos y restricción de acceso o de permisos. Además, el aislamiento de los recursos y de las aplicaciones en diferentes

VMs permite coconfigurar e implementar diferentes políticas de seguridad según las necesidades.

- Ahorro de costes: Se implementa un modelo de pago por uso en función de los recursos que se han consumido y se evita la inversión inicial necesaria para la instalación de una infraestructura física, además de su mantenimiento en el tiempo (CAPEX y OPEX).
- Disponibilidad: Se garantiza el acceso a los servicios y la confiabilidad de los mismos. Para ello, implementa técnicas de redundancia y aporta una buena tolerancia a fallos.

2.4. Machine Learning/IA

[\[2\]](#)

2.5. Herramientas software

3. Diseño y análisis de datos

3.1. DEN2NE

aquí sería explicar el protocolo, esto en análisis o en estado del arte?

[\[3\]](#) [\[33\]](#)

3.2. Análisis de fuentes de datos

[\[34\]](#)

3.3. Preprocesado

4. Desarrollo y evaluación del modelo

4.1. Selección de modelos

esto aquí o en análisis?

4.2. Modelo 1

5. Conclusiones y trabajo futuro

Bibliografía

- [1] Repsol, “¿Qué son las Smart Grids o redes inteligentes? | Repsol,” <https://www.repsol.com/es/energia-futuro/tecnologia-innovacion/smart-grids/index.cshtml>, [Accessed 27-10-2023].
- [2] D. Ingeniería, “El impacto de las Smart Grids y la evolución de la Inteligencia Artificial en las redes eléctricas,” <https://es.linkedin.com/pulse/el-impacto-de-las-smart-grids-y-la-evoluci%C3%B3n-inteligencia-1f>, 2023, [Accessed 27-10-2023].
- [3] D. Carrascal, E. Rojas, J. A. Carral, I. Martinez-Yelmo, and J. Alvarez-Horcajo, “Topology-aware scalable resource management in multi-hop dense networks [Unpublished],” 2023.
- [4] A. Medina, A. Lakhina, I. Matta, and J. Byers, “BRITE: an approach to universal topology generation,” in *MASCOTS 2001, Proceedings Ninth International Symposium on Modeling, Analysis and Simulation of Computer and Telecommunication Systems*, 2001, pp. 346–353.
- [5] T. Vijayapriya, “Smart grid: An overview,” *Smart Grid and Renewable Energy*, vol. 02, pp. 305–311, 01 2011.
- [6] I. S. Grid, “IEEE Smart Grid 2015 Annual Report,” <https://smartgrid.ieee.org/about-ieee-smart-grid>, 2015, [Accessed 10-01-2024].
- [7] U. D. of Energy, “2009 Smart Grid System Report (July 2009),” <https://www.energy.gov/oe/articles/2009-smart-grid-system-report-july-2009>, 2009, [Accessed 14-01-2024].
- [8] I. Futura, “Smartgrids, transacciones de energía basadas en blockchain,” <https://iotfutura.com/2018/12/smargrid-basada-en-iot-y-blockchain/>, 2018, [Accessed 10-01-2024].
- [9] H.-P. c. Roy Pratt, “Resisting Temptation: the Seven Sins of Smart Grid,” <https://www.power-grid.com/news/resisting-temptation-the-seven-sins-of-smart-grid/#gref>, 2010, [Accessed 10-01-2024].

-
- [10] W. Lou, S. Zhu, J. Ding, T. Zhu, M. Wang, L. Sun, F. Zhong, and X. Yang, “Transactive demand–response framework for high renewable penetrated multi-energy prosumer aggregators in the context of a smart grid,” *Applied Sciences*, vol. 13, p. 10083, 09 2023.
- [11] Iberdrola, “DSO, ¿cómo transformar la gestión de redes hacia un modelo más inteligente?” <https://www.iberdrola.com/innovacion/operadores-de-sistemas-de-distribucion>, [Accessed 14-01-2024].
- [12] G. Sun, S. Shen, S. Chen, Y. Zhou, and Z. Wei, “Bidding strategy for a prosumer aggregator with stochastic renewable energy production in energy and reserve markets,” *Renewable Energy*, vol. 191, pp. 278–290, 2022. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0960148122005274>
- [13] J. Iria and F. Soares, “An energy-as-a-service business model for aggregators of prosumers,” *Applied Energy*, vol. 347, p. 121487, 2023. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0306261923008516>
- [14] Z. M. Bakare Mutiu Shola, Abdulkarim Abubakar, “A comprehensive overview on demand side energy management towards smart grids: challenges, solutions, and future direction,” *Energy Informatics*, vol. 6, 03 2023.
- [15] L. Tao and Y. Gao, “Real-time pricing for smart grid with distributed energy and storage: A noncooperative game method considering spatially and temporally coupled constraints,” *International Journal of Electrical Power & Energy Systems*, vol. 115, p. 105487, 2020. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0142061519317867>
- [16] A.-H. Mohsenian-Rad, V. Wong, J. Jatskevich, R. Schober, and A. Leon-Garcia, “Autonomous demand-side management based on game-theoretic energy consumption scheduling for the future smart grid,” *Smart Grid, IEEE Transactions on*, vol. 1, pp. 320 – 331, 01 2011.
- [17] “Overview of CHP (Combined Heat & Power),” <https://www.a1energy.net/blogs/post/Overview-of-CHP-Combined-Heat-Power>, 2021, [Accessed 12-01-2024].
- [18] P. Wolfrum, M. Kautz, and J. Schäfer, “Smart operation of chp units,” *IFAC Proceedings Volumes*, vol. 45, no. 21, pp. 61–66, 2012, 8th Power Plant and Power System Control Symposium. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S1474667016319450>
-

-
- [19] J. Moore and B. Shabani, “A critical study of stationary energy storage polices in australia in an international context: The role of hydrogen and battery technologies,” *Energies*, vol. 9, p. 674, 08 2016.
- [20] K. Sayed and H. Gabbar, “Chapter 18 - scada and smart energy grid control automation,” in *Smart Energy Grid Engineering*, H. A. Gabbar, Ed. Academic Press, 2017, pp. 481–514. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/B9780128053430000188>
- [21] B. T. Rolf Grünbaum, Mojtaba Noroozian, “FACTS, poderosos sistemas para una transmisión flexible de la energía,” https://library.e.abb.com/public/89318066821a283ec1256fda003b4d40/5_1999s.pdf, 1999, [Accessed 04-01-2024].
- [22] M. Donsion, J. Guemes, and J. Rodriguez, “Power quality. benefits of utilizing facts devices in electrical power systems,” in *2007 7th International Symposium on Electromagnetic Compatibility and Electromagnetic Ecology*, 2007, pp. 26–29.
- [23] M. A. Masoum and E. F. Fuchs, “Chapter 9 - the roles of filters in power systems and unified power quality conditioners,” in *Power Quality in Power Systems and Electrical Machines (Second Edition)*, second edition ed., M. A. Masoum and E. F. Fuchs, Eds. Boston: Academic Press, 2015, pp. 779–886. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/B9780128007822000099>
- [24] E. Csanyi, “Using HVDC Technology For Transmitting Electricity,” <https://electrical-engineering-portal.com/using-hvdc-technology-for-transmitting-electricity>, 2012, [Accessed 18-01-2024].
- [25] S. Cuthrell, “Offshore Wind Needs Major HVDC Transmission Expansion,” <https://eepower.com/news/offshore-wind-needs-major-hvdc-transmission-expansion/>, 2023, [Accessed 18-01-2024].
- [26] N. Mostafa, H. S. M. Ramadan, and O. Elfarouk, “Renewable energy management in smart grids by using big data analytics and machine learning,” *Machine Learning with Applications*, vol. 9, p. 100363, 2022. [Online]. Available: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S2666827022000597>
- [27] G. E. N. Institute, “National Energy Grid Spain,” http://www.geni.org/globalenergy/library/national_energy_grid/spain/index.shtml, 2024, [Accessed 11-01-2024].
- [28] H. Shahinzadeh, J. Moradi, G. B. Gharehpetian, H. Nafisi, and M. Abedi, “Internet of energy (ioe) in smart power systems,” 02 2019, pp. 627–636.
-

- [29] “Las 7 V del Big data: Características más importantes,” <https://www.iic.uam.es/innovacion/big-data-caracteristicas-mas-importantes-7-v/>, 2019, [Accessed 12-01-2024].
 - [30] Telefónica, “Las 5 V del Big Data. ¿Cómo pueden beneficiar a las empresas?” <https://www.telefonica.com/es/sala-comunicacion/blog/5-v-big-data-beneficios/>, 2020, [Accessed 13-01-2024].
 - [31] B. Bhattarai, S. Paudyal, Y. Luo, M. Mohanpurkar, K. Cheung, R. Tonkoski, R. Hovsopian, K. Myers, R. Zhang, P. Zhao, M. Manic, S. Zhang, and X. Zhang, “Big data analytics in smart grids: State-of-the-art, challenges, opportunities, and future directions,” *IET Smart Grid*, vol. 2, 03 2019.
 - [32] R. Hat, “Diferencias entre la nube y la virtualización,” <https://www.redhat.com/es/topics/cloud-computing/cloud-vs-virtualization>, 2023, [Accessed 13-01-2024].
 - [33] E. Rojas, “DEN2NE - Distributed ENergy ENvironments and NEtworks,” <https://github.com/NETSERV-UAH/den2ne-Alg>, [Accessed 10-11-2023].
 - [34] L. Pereira, F. Quintal, R. Gonçalves, and N. J. Nunes, “SustData: A public dataset for ICT4S Electric Energy Research,” *Proceedings of the 2014 conference ICT for Sustainability*, 2014.
 - [35] “GIT,” <https://git-scm.com/>, [Accessed 10-11-2023].
 - [36] “Visual Studio Code,” <https://code.visualstudio.com/>, [Accessed 10-11-2023].
-

Lista de Acrónimos y Abreviaturas

AMI	Advanced Metering Infrastructure.
API	<i>Application Programming Interface.</i>
CHP	<i>Combined Heat and Power.</i>
DEN2NE	<i>Distributed ENergy ENvironments and Networks.</i>
DSM	<i>Demand Side Management.</i>
DSO	<i>Distribution System Operator.</i>
FACTS	<i>Flexible AC Transmission System.</i>
HVAC	<i>High Voltage Alternating Current.</i>
HVDC	<i>High Voltage Direct Current.</i>
IA	Inteligencia Artificial.
IEEE	Institute of Electrical and Electronics Engineers.
IoT	Internet of Things.
IPFC	<i>Interline Power Flow Controller.</i>
ML	<i>Machine Learning.</i>
P2G	<i>Power-to-Gas.</i>
PAR	<i>Peak-to-Average Ratio.</i>
PMU	<i>Phasor Measurement Unit.</i>
PVT	<i>Photovoltaic Thermal.</i>
RTP	<i>Real Time Pricing.</i>
SCADA	<i>Supervisory Control and Data Acquisition.</i>
SG	<i>Smart Grid.</i>
SSSC	<i>Static Synchronous Series Compensator.</i>
STATCOM	<i>Static Synchronous Compensator.</i>
SVC	<i>Static Var Compensator.</i>
TCSC	<i>Thyristor-Controlled Series Capacitor.</i>
TES	<i>Thermal Energy Storages.</i>
TFM	Trabajo Fin de Máster.
TOU	<i>Time-of-Use Pricing.</i>
UAH	<i>Universidad de Alcalá.</i>

UPFC *Unified Power Flow Controller.*

VMs Máquinas Virtuales.

A. Anexo I - Pliego de condiciones

B. Anexo II - Presupuesto

C. Anexo III - Manuales de usuario e Instalación

[\[4\]](#) [\[35\]](#) [\[36\]](#)

Universidad de Alcalá
Escuela Politécnica Superior



ESCUELA POLITECNICA
SUPERIOR



Universidad
de Alcalá