

Índice general

1. Construcción de la base de datos	3
1.1. Determinación del marco del estudio	4
1.1.1. Incendios forestales	4
1.1.2. Variables predictoras	5
1.2. Fuentes de datos	6
1.3. Procesamiento de los datos	7

Capítulo 1

Construcción de la base de datos

El primer paso a la hora de construir cualquier modelo de predicción es disponer de datos adecuados que permitan explicar correctamente el fenómeno en estudio, en este caso los incendios forestales en Andalucía. Con este fin, se ha llevado a cabo un extenso estudio previo del dominio del problema para conocer qué variables pueden ser relevantes de cara a la predicción de incendios forestales, analizando estudios similares realizados anteriormente así como otras fuentes relativas a la ecología del fuego, que nos permitiesen conocer el efecto que cabría esperar de estas variables.

Se ha querido adoptar un enfoque dinámico, es decir, el objetivo no es construir un modelo estacionario que nos indique si una determinada zona se verá afectada por un incendio forestal a lo largo de un amplio periodo temporal, si no que se pretende ser capaz de predecir si un determinado punto del territorio andaluz se verá afectado por un incendio forestal en un momento concreto, en base a las covariables correspondientes a ese lugar en ese momento. Es decir, se considera no solo la dimensión espacial de los datos si no también la temporal, al mayor nivel de desagregación disponible. Este es un enfoque mucho menos explorado, debido fundamentalmente a dos factores:

1. La dificultad de disponer de información fiable y de calidad desagregada espacio-temporalmente
2. La dificultad de trabajar con datos de estas características de cara al análisis y principalmente a la modelización, ya que son datos correlados en el tiempo y en el espacio.

Queda claro, por tanto, que se trata de un problema complejo que requiere de simplificaciones para poder ser abordado, más aun dadas las limitaciones en los recursos computacionales disponibles y la enorme cantidad de de datos que se están considerando y que requieren de un procesamiento sumamente costoso desde un punto de vista computacional.

Por todo ello, esta sección es probablemente la de mayor importancia y dificultad de todo el trabajo, ya que implica la toma de decisiones que serán determinantes de cara al correcto desempeño de los modelos que se construirán más adelante, requiere de un vasto conocimiento del problema que permita un enfoque adecuado que haga posible la consecución de los objetivos que se esperan conseguir, necesita del uso de técnicas específicas de procesamiento de datos espaciales que no han sido tratadas durante el grado y se ve fuertemente limitada por los escasos recursos computacionales disponibles.

1.1. Determinación del marco del estudio

El primer paso ha sido limitar el área y la franja temporal que abarcará el estudio. Para ello, ha sido necesario basarse principalmente en la disponibilidad y consistencia de la información requerida para el proyecto y en las limitaciones computacionales impuestas por el equipo disponible.

En cuanto a la disponibilidad de información, hay que diferenciar entre la información de incendios forestales y la información de variables que permitan explicar este fenómeno considerando la mayor desagregación espacial y temporal posible.

1.1.1. Incendios forestales

En lo referente a los datos sobre incendios forestales cabe mencionar que España cuenta con una de las mayores y más completas bases de datos sobre incendios forestales a nivel europeo. Se trata de la Estadística General de Incendios Forestales (EGIF), que en su versión definitiva actualmente contiene toda la información que se recoge en cada parte de incendio forestal que ha tenido lugar en España desde 1983 hasta 2015, incluyendo su información espacial con sus coordenadas de origen. Se ha explorado extensamente el uso de esta base de datos para el proyecto, dada su exhaustividad y completitud. Sin embargo, lamentablemente no ha sido posible en este caso incorporarla al trabajo por diversas razones.

La principal de ellas fue que hasta marzo de 2024 la base de datos de la EGIF solo se encontraba disponible en el Catálogo de Datos del Gobierno de España en formato TURTLE y esto conllevó numerosas dificultades. Se exploraron distintas librerías de R (y alguna de Python) para el manejo de datos en este formato como RDFlib. Sin embargo, al tratarse de una base de datos de un tamaño considerable (aproximadamente 1GB y con más de una decena de millones de tripletas), esta librería no era suficientemente eficiente para poder realizar consultas en un tiempo razonable al conjunto de datos. Tras explorar otras alternativas, se valoró la posibilidad de usar un triplestore, es decir, una base de datos especialmente diseñada para el almacenamiento y recuperación de tripletas a través de consultas semánticas. En este caso se usó Apache Jena Fuseki, ya que cuenta con una interfaz que facilita su uso. Sin embargo, aunque esto supuso una mejora considerable en la eficiencia y permitió realizar consultas sencillas a la base de datos, en este caso fue la complejidad del gráfico de datos (ontología) y la escasa documentación disponible sobre esta, la impidió que pudiese realizar las consultas más complejas que requería para llevar a cabo el proyecto. Además, se debe tener en cuenta que se trata de una base de datos muy heterogénea y con numerosos datos faltantes debida su naturaleza, por lo que requiere de un preprocesamiento que probablemente será complicado y costoso en tiempo y en recursos computacionales. Al no disponer de ninguno de estos, finalmente se optó por buscar una alternativa más abarcable dada las limitaciones con las que cuenta un Trabajo de Fin de Estudios, aunque queda abierta la posibilidad de explorar esta base de datos en futuros estudios, la cual aportar nuevas dimensiones al estudio de los incendios forestales en España gracias a la enorme cantidad de información que ofrece.

TURTLE es una sintaxis para RDF con una sintaxis compatible con SPARQL. RDF (Resource Description Framework) es un estándar de semántica web utilizado para el intercambiar de datos en la Web.

Ante esta situación, la solución planteada fue limitar el área en estudio a la Comunidad Autónoma de Andalucía, aprovechando la enorme disponibilidad de información medioambiental que ofrece la Red de Información Ambiental de Andalucía (REDIAM). En particular, se emplea la cartografía generada por la REDIAM sobre las áreas recorridas por los incendios forestales entre 1975 y 2022. Esta contiene los perímetros de incendios forestales mayores de 100 ha en Andalucía obtenidos a partir de imágenes de satélite y datos de campo. Se trata por tanto de una información que no es exhaustiva, pues los incendios con una extensión inferior a 100ha no han sido considerados. Sin embargo, frente a no disponer de otra información operativa de mayor calidad, se utilizará esta teniendo en cuenta que tendrá un efecto sobre las conclusiones que se puedan sacar de los modelos que se construyan.

1.1.2. Variables predictoras

Una vez limitada la extensión territorial del estudio el siguiente paso era acotar la franja temporal que abarcaría el estudio en base a la disponibilidad de datos adecuados para explicar el fenómeno en cuestión desagregados espacial y temporalmente.

Los incendios forestales son un proceso sumamente complejo, en el que actúan numerosos factores de muy distinta índole (...). Además, dentro de un incendio forestal se pueden distinguir distintas fases que presentan características muy diversas y sobre las que actúan distintos agentes: ignición, propagación y extinción. Dada la información sobre incendios forestales disponible, se está obligado a adoptar un enfoque global, pues no se dispone de los puntos de ignición u origen de los incendios forestales. El enfoque será, por tanto, intentar predecir si una determinada localización se verá afectada por un incendio forestal (de más de 100 ha) en un momento concreto.

Además, es importante tener en cuenta que existen factores estructurales que tienen una influencia directa sobre los regímenes de incendios forestales como son las tendencias de uso y explotación de los bosques, la presencia de interfaz urbano forestal, los tipos y técnicas de agricultura que se llevan a cabo, la presencia e intensidad del pastoreo, los cambios en los usos de suelo e incluso conductas sociales y tendencias demográficas diversas. Se trata de variables que cambian a lo largo de periodos relativamente largos de tiempo y que muy difícilmente pueden ser incluidos en los modelos, dada la falta de datos sobre ellas, así como su carácter transversal. Por ello, se ha considerado conveniente no extender en exceso el periodo de estudio, reconocida la imposibilidad de incluir en el modelo todas las variables que tienen un impacto relevante en la aparición de incendios y que son cambiantes en el tiempo.

Todo ello hace necesario que el conjunto de datos utilizado contenga información sobre todas las dimensiones (o al menos las principales) que influyen en cualquiera de las fases de un incendio forestal. Es decir, se deben incluir la dimensión antropogénica, la demográfica, la hidrográficas, la topográfica, la meteorológica y la vegetación. Es importante recalcar que siempre se hace referencia a datos geoespaciales pues debe ser la información relativa al lugar (y al momento) del incendio, con la dificultad posterior que esto supondrá.

Por último, es importante diferenciar entre características que se considerarán estructurales (y por tanto invariantes a lo largo del periodo de estudio) y aquellas que se considerarán variables en el tiempo. Dentro de las primeras se encuentran todas las características relacionadas con la topografía del terreno, las infraestructuras y los usos del suelo, como

por ejemplo el modelo de elevaciones, la distribución de asentamientos de población, la red de carreteras y el uso de suelo. Todas las demás variables de carácter demográfico, meteorológico o de vegetación se considerarán, por tanto, desagregadas temporalmente.

En base a todo lo mencionado y a la disponibilidad de información de calidad de las categorías comentadas, se ha decidido limitar la franja temporal del estudio a 20 años que van de 2002 a 2022, ambos inclusive.

1.2. Fuentes de datos

Como se ha comentado en la sección anterior, los datos sobre los incendios forestales se han obtenido de los perímetros de incendios forestales mayores de 100 ha en Andalucía entre 1975 y 2020 disponibles la REDIAM. De cada incendio registrado se dispone de su fecha de inicio, del área recorrida por el fuego y del municipio en el que originó, así como de otras variables que dependen del año de la campaña y que no son relevantes de cara a nuestro estudio.

Tomando como base estudios similares (...) y partiendo de las 6 categorías ya mencionadas se han recopilado 23 conjuntos de datos de distinto tipo que se usarán para explicar y predecir los incendios forestales en Andalucía. Estos conjuntos se recogen en la Tabla 1.1, donde también se indica la fuente de la que ha sido obtenido cada uno de ellos, el tipo de datos que contiene (indicando su resolución en el caso de los datos ráster) y la frecuencia de las observaciones (o resolución temporal) en el caso de las variables temporales.

Es relevante la heterogeneidad de los datos recopilados, pues se dispone tanto de datos tabulares como de datos espaciales y dentro de estos últimos de datos vectoriales y datos ráster, con distintas resoluciones, distintas frecuencias y distintos sistemas de referencia de coordenadas. Esto hará que el procesamiento de estos datos hasta obtener datos adecuados para el análisis estadístico sea costoso y que deban utilizarse técnicas específicas de geocumulación.

Cabe también mencionar que se ha optado por el uso de datos meteorológicos basados en modelos y en observaciones satelitares, en lugar del uso de datos provenientes de estaciones meteorológicas. Si bien la información de estaciones meteorológica puede ser más precisa, la dificultad de disponer de datos consistentes y continuos en el tiempo a lo largo del periodo de estudio de las variables meteorológicas seleccionadas ha hecho que este enfoque no sea viable. En esta dirección se ha explorado la API de la AEMET y algunos paquetes de R como `climate`, sin llegar a resultados satisfactorios. Por otro lado, el paquete `nasapower` permite la descarga de una gran cantidad de variables meteorológicas con frecuencia diaria y con una resolución de aproximadamente 0.5×0.625 grados de latitud y longitud (unos 50km). Si bien es cierto que no es lo ideal, es la única opción que se ha considerado viable y de cara a la construcción de unos primeros modelos aproximativos podría ser suficiente. Si quisiese extenderse el estudio, sería conveniente profundizar en la búsqueda de alternativas que permitan obtener información meteorológica de una mayor calidad.

Categoría	Dato	Fuente	Tipo de dato	Frecuencia
Topográficas	Altitud	DERA ^a	TIFF (100m)	-
	Orientación	REDIAM ^b	TIFF (100m)	-
	Pendiente	REDIAM	TIFF (100m)	-
	Curvatura	REDIAM	TIFF (100m)	-
Vegetación	NDVI	REDIAM	TIFF (250m)	Mensual
Antropogénicas	Uso de suelo	DERA	Shapefile	-
	Red de carreteras	DERA	Shapefile	-
	Red de ferrocarril	DERA	Shapefile	-
	Línea eléctrica	DERA	Shapefile	-
	Espacio protegido	DERA	Shapefile	-
	Senderos / Vías Verde / Carriles Bici	DERA	Shapefile	-
	Camino / Vías Pecuarias	DERA	Shapefile	-
Demográficas	Población del municipio	IECA ^c	csv	Anual
Hidrográficas	Principales Ríos	MAGRAMA ^d	Shapefile	-
Meteorológicas	Precipitación (mm/day)	NASA POWER ^e	df (0.5° x 0.625°)	Diaria
	Temperatura a 2m sobre la superficie (°)	NASA POWER	df (0.5° x 0.625°)	Diaria
	Humedad del suelo (%)	NASA POWER	df (0.5° x 0.625°)	Diaria
	Dirección del viento a 10 metros sobre la superficie terrestre(°)	NASA POWER	df (0.5° x 0.625°)	Diaria
	Humedad relativa a 2m sobre la superficie (%)	NASA POWER	df (0.5° x 0.625°)	Diaria
	Cantidad de precipitaciones (mm/day)	NASA POWER	dfdf (0.5° x 0.625°)	Diaria

Fuente: Elaboración propia

^a Datos Espaciales de Referencia de Andalucía (DERA)^b Descargas Reditam^c Instituto de Estadística y Cartografía de Andalucía (IECA)^d Ministerio de Agricultura, Alimentación y Medio Ambiente (MAGRAMA)^e NASA Prediction Of Worldwide Energy Resources (NASA POWER)

Tabla 1.1: Datos brutos

1.3. Procesamiento de los datos

Una vez se dispone de todos los conjuntos de datos que se usarán en el estudio, el siguiente paso será combinarlos de manera adecuada y transformarlos a un formato apto para el análisis estadístico y la construcción de modelos predictivos, es decir, a un data frame. Dado que el objetivo que se persigue es predecir si, dada unas condiciones meteorológicas concretas en un momento dado, un punto del territorio andaluz se verá afectado o no por un incendio forestal, será necesario disponer de una cantidad suficiente de muestras negativas y positivas distribuidas espacial y temporalmente que tengan asociadas las variables explicativas correspondientes.

Intuitivamente, las muestras positivas serán aquellas observaciones (puntos definidos en el tiempo y en el espacio) dentro del marco espacio-temporal del estudio en las que se ha detectado un incendio forestal en el día de la observación. Es decir, son observaciones dentro de los polígonos de incendios el día que estos se han producido. Por tanto, las muestras negativas serán observaciones dentro del marco espacio-temporal definido en las que no se ha detectado un incendio forestal. Es importante tener en cuenta que dado que solo se dispone de los incendios con una extensión mayor a 100 ha, la muestra cuenta con un importante sesgo, ya que los casos positivos están infrarepresentados. Por ello, no podremos hacer inferencia a todos los incendios forestales, si no solo a los de una extensión superior a 100ha.

A continuación se detalla el proceso seguido para generar el conjunto de datos depurado sobre el que desarrollar el estudio a partir de los distintos conjuntos de datos en bruto:

1. Generación de una muestra balanceada de casos positivos y negativos.

Para poder construir cualquier modelo de clasificación binaria se necesita disponer de

una muestra que cuente con un número suficiente de casos positivos y negativo. Además, es aconsejable trabajar con conjuntos de datos balanceados para evitar sesgos en los modelos de clasificación [ARTICULO].

Como ya se ha comentado, se considerarán observaciones positivas aquellas que se hayan visto afectadas por un incendio forestal en el día y lugar de la observación. En cambio, serán observaciones negativas aquellas que no se hayan visto afectadas por un incendio forestal en el día y lugar de la observación. Estas observaciones deberán generarse a partir de los polígonos de incendios disponibles. Para ello, se usará un enfoque similar al utilizado en [https://www.researchgate.net/publication/228527438_Learning_to_predict_forest_fires_with_different_data_mining_techniques], con una diferencia fundamental. En [cita al paper] usan los puntos de ignición como muestras positivas y su objetivo es predecir los puntos de origen de los incendios forestales. En cambio, en el presente trabajo no se disponen de los puntos de ignición de los incendios, por lo que el enfoque adoptado es ligeramente diferente; el objetivo es predecir las zonas que pueden verse afectadas por un incendio forestal (superior a 100ha) bajo unas circunstancias concretas. De esta forma, los casos positivos serán puntos aleatorios tomados dentro de los polígonos de incendio en los días que estos ocurrieron. Los casos negativos se generarán igual que en [cita paper]: se toman fechas aleatorias dentro del periodo de estudio y a cada una de ellas se le asocia una localización aleatoria dentro del área de estudio satisfaciendo que deben estar a al menos 15km de cualquier incendio detectado en un margen de ± 3 días. Esta forma de tomar los casos negativos asegura que estén lo suficientemente alejados de los incendios forestales para representar condiciones no influidas por estos, dando prioridad así a las áreas con una menor prioridad de ocurrencia de incendio en un período definido. Las ubicaciones de los ejemplos positivos y negativos de ocurrencia de incendios estaban vinculadas espacial y temporalmente a los datos descriptivos.

2. Asignación a cada observación los valores correspondientes a ese día y a esa localización concreta de todas las variables predictoras a partir de los conjuntos de datos que se han recopilado (recogidos en la Tabla 1.1). Para ello se ha hecho uso de las funciones disponibles en los paquetes `terra` y `sf`.
3. Depuración de la muestra generada, se eliminan los valores perdidos y se ajustan adecuadamente los tipos de las variables. La variable `WD10M` se codifica mediante los 4 puntos cardinales y sus bisectrices, generando así 8 clases. En el caso de la variable `orientacion` se procede de manera idéntica pero se incluye también la clase “plano”, si la pendiente del punto es 0.

El resultado es un conjunto de datos con 20998 observaciones de las variables que se muestran en la Tabla 1.2.

Categoría	Nombre	Descripción	Tipo
Topográficas	elevation	Elevación sobre el nivel del mar (m)	numérica
	orientacion	Orientación de la pendiente descendiente	categoría
	pendiente	Pendiente del terreno ($^{\circ}$)	numérica
	curvatura	Curvatura de la superficie	numérica
Vegetación	NDVI	Índice de vegetación de diferencia normalizada	numérica
Antropogénicas	uso_suelo	Clasificación del uso del suelo	categoría
	dist_carretera	Distancia a la carretera más cercana (m)	numérica
	dist_ferrocarril	Distancia a la vía de ferrocarril más cercana (m)	numérica
	dist_electr	Distancia a la línea eléctrica más cercana (m)	numérica
	enp	Espacio Natural Protegido	categoría
	dist_sendero	Distancia a la vía verde, al carril bici o al sendero más cercano (m)	numérica
	dist_camino	Distancia al camino o a la vía pecuaria más cercano (m)	numérica
Demográficas	poblacion	Número de habitantes del municipio	numérica
Hidrográficas	dist_rios	Distancia al río más próximo (m)	numérica
Meteorológicas	PRECTRORCORR	Promedio corregido del total de precipitaciones en la superficie de la tierra en masa de agua (incluye el contenido de agua en la nieve) (mm/día)	numérica
	T2M	Temperatura promedio del aire a 2 metros sobre la superficie de la tierra ($^{\circ}\text{C}$)	numérica
	GWETTOP	Porcentaje de humedad del suelo	numérica
	WD10M	Promedio de la dirección del viento a 10 metros sobre la superficie de la tierra	categoría
	WS10M	Promedio de la velocidad del viento a 10 metros sobre la superficie de la tierra (m/s)	numérica
	RH2M	Humedad relativa a 2 metros sobre la superficie de la tierra	numérica
Variable Objetivo	fire	Incendio forestal	categoría
Identificadoras	date	Fecha de la observación	fecha
	municipio	Nombre del municipio	texto
	cod_municipio	Código del municipio	texto
	geometry	Geometría de los puntos	sfc

Tabla 1.2: Conjunto de datos depurados