

TFG del Grado en Ingeniería Informática

Sistema de Recomendación basado en Aprendizaje Profundo Documentación Técnica



Presentado por Raúl Negro Carpintero en Universidad de Burgos — 3 de julio de 2019

Tutor: Bruno Baruque Zanón

Índice general

Indice general]
Índice de figuras	111
Índice de tablas	v
Apéndice A Plan de Proyecto Software	1
A.1. Introducción	1
A.2. Planificación temporal	2
A.3. Estudio de viabilidad	4
Apéndice B Especificación de Requisitos	9
B.1. Introducción	6
B.2. Objetivos generales	S
B.3. Catalogo de requisitos	S
B.4. Especificación de requisitos	11
Apéndice C Especificación de diseño	27
C.1. Introducción	27
C.2. Diseño de datos	27
C.3. Diseño procedimental	29
C.4. Diseño arquitectónico	31
C.5. Diseño de la interfaz	36
Apéndice D Documentación técnica de programación	39
D.1. Introducción	39
D.2. Estructura de directorios	39

D.3. Manual del programador	41
Apéndice E Documentación de usuario E.1. Introducción	45 45
E.2. Requisitos de usuarios	
E.3. Instalación	
E.4. Manual del usuario	48
Bibliografía	61

Índice de figuras

Diagrama en caso de obtener un nuevo modelo	12
Diagrama en caso de obtener los resultados y las métricas	13
Diagrama en caso de querer añadir valoraciones	14
Diagrama en caso de mostrar la ayuda	15
Diagrama de secuencia para obtener un nuevo modelo	30
- · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	30
	31
Diagrama UML del proyecto	32
Diagrama UML del paquete <i>vista</i>	33
Diagrama UML del paquete controlador	34
Diagrama UML del paquete modelo	35
Interaz web	37
Descargar proyecto	42
Navegación hasta src	43
Ejecución del proyecto	43
Interfaz web de la aplicación	44
Descargar proyecto	46
Navegación hasta src	46
Ejecución del proyecto	47
Interfaz web de la aplicación	47
Página principal de la GUI	48
Elegir entre modelo clásico o basado en Aprendizaje Profundo .	49
Elegir 1 de los 3 modelos clásicos	50
Parte de los parámetros disponibles para los modelos clásicos	51
Página donde elegir si usar un dataset nuevo o no	51
	Diagrama en caso de obtener los resultados y las métricas Diagrama en caso de querer añadir valoraciones Diagrama en caso de mostrar la ayuda Diagrama de secuencia para obtener un nuevo modelo

E.10. Página donde elegir si usar un dataset nuevo o no	52
E.11. Página donde seleccionar los datasets ya guardados	53
E.12.Se pregunta si se quieren utilizar los timestamps o no	54
E.13.Se pide seleccionar las matrices	55
E.14. Métricas del modelo y datos de los datasets	56
E.15. Elegir usuario cuyas predicciones se quieren ver	57
E.16. Predicciones del usuario	58

Índice de tablas

A.1.	Coste de personal						5
A.2.	Coste hardware						5
A.3.	Coste software						6
A.4.	Costes varios						6
	Coste total						7
A.6.	Herramientas y sus licencias						8
B.1.	CU-01 Gestión de los datos intermedios						16
B.2.	CU-02 Guardar matrices						16
B.3.	CU-3 Cargar matrices						17
	CU-4 Gestión de los modelos						17
	CU-5 Mostrar modelos						18
B.6.	CU-6 Seleccionar modelos						18
	CU-7 Guardar modelos						19
	CU-8 Cargar modelos						19
	CU-9 Gestión de los resultados						20
B.10	.CU-10 Guardar resultados						20
	.CU-11 Mostrar resultados						21
B.12	.CU-12 Mostrar predicciones						21
B.13	CU-13 Gestión de los usuarios						22
	.CU-14 Añadir valoraciones						23
	.CU-15 Gestión de los conjuntos de datos \dots						23
	.CU-16 Mostrar los conjuntos de datos						24
	.CU-17 Seleccionar el conjunto de datos						24
	.CU-18 Añadir conjunto de datos						25
	.CU-19 Ayuda de la aplicación						25
	.CU-20 Mostrar información sobre los modelos						26

VI	Ind	lice	de	tak	əla

VI	Índice de tablas
B.21.CU-21 Mostrar información sobre los	conjuntos de datos 26
C.1. Formato ratings.csv	

Apéndice A

Plan de Proyecto Software

A.1. Introducción

La planificación es un punto fundamental en cualquier proyecto software. En ella, se tiene que estimar qué cosas hay que hacer y cuánto tiempo y dinero va a llevar terminarlas. De esta manera, se podrá comprobar si se llega a tiempo a los distintos plazos y así evitar retrasos, lo que supondría pérdidas de dinero y tiempo.

La planificación se puede dividir en dos partes clave:

- Planificación temporal: consiste en dividir el proyecto en etapas (sprints) con una duración de x días. En estas etapas hay que dejar claro qué cosas se quieren conseguir y cuánto tiempo o esfuerzo se va a dedicar a cada una de ellas. Los sprints no tienen por qué durar siempre lo mismo, se pueden ajustar a las necesidades de cada momento.
- Estudio de viabilidad: con este estudio se podrá ver si el proyecto puede seguir adelante (es viable) o si no, con lo que habría que tomar medidas para cambiar la situación. Se divide en:
 - Viabilidad económica: según la cual se deberá calcular por cuánto tiene que venderse el servicio para compensar el dinero, el tiempo y el esfuerzo puestos en el proyecto. Se incluye salario del personal y la compra de software de terceros necesario para la realización del proyecto.
 - Viabilidad legal: se estudia el licenciamiento del software que se va a utilizar para proceder dentro de la legalidad.

A.2. Planificación temporal

Para el desarrollo del proyecto se decidió seguir la metodología ágil *Scrum*. Al ser un proyecto académico con una sola persona trabajando en él, no se siguen a raja tabla todos los rasgos característicos de *Scrum*. Las características que se han seguido son:

- Desarrollo incremental en cada *sprint*.
- Cada *sprint* tiene una duración aproximada de dos semanas.
- Se realizan reuniones al final de cada *sprint* con el objetivo de repasar lo hecho y pensar en los objetivos del siguiente *sprint*.

A continuación se desarrolla el contenido de cada sprint.

Sprint 1 (- 13/12/2018)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Búsqueda de información inicial. En él se estudia el capítulo dedicado a los sistemas de recomendación del libro *Mining of Massive Datasets* [13].

También se realiza el curso de fast.ai [7]. Además, se escoge la librería de LightFM y se obtiene un modelo inicial.

Sprint 2 (13/12/2018 - 18/01/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Explorar modelo con LightFM. En él se intenta comprender el funcionamiento de *LightFM* y se utiliza el conjunto de datos de *Movielens* con el modelo.

Sprint 3 (18/01/2019 - 16/02/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Recomendación híbrida y por contenido con LightFM. En él se obtienen las primeras versiones del modelo híbrido y por contenido de *LightFM*.

También se obtiene un modelo inicial con PyTorch y se empieza a pensar en las métricas que se usarán para evaluar los modelos.

Sprint 4 (16/02/2019 - 03/03/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Trabajar en la documentación. En él se empieza a ampliar los apartados de la documentación relativos a los conjuntos de datos utilizados.

Sprint 5 (03/03/2019 - 13/03/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone División de los datos en LightFM. En él se dividen los conjuntos de datos en *train* y *test* y se obtienen de nuevo los modelos.

Sprint 6 (13/03/2019 - 28/03/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Medidas de calidad LightFM. En él se obtienen las métricas finales para los modelos de *LightFM*.

Además, se guardan las matrices y los modelos en archivos *pickle* como medida de persistencia.

Sprint 7 (28/03/2019 - 05/04/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Últimos pasos con LightFM. En él se intenta acabar todo lo relacionado con los modelos clásicos (tanto código como documentación).

Sprint 8 (05/04/2019 - 24/04/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Ampliar documentación. En él se amplía la documentación relativa a *LightFM* y se empiezan a obtener los primeros diagramas UML con la estructura del proyecto hasta el momento.

Sprint 9 (24/04/2019 - 08/05/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Cambios en el diseño, Flask y DL. En él se empieza a obtener la interfaz web con *Flask* y se escoge *Spotlight* como la librería de aprendizaje profundo.

También se modifica la documentación para ir acorde a los cambios del código.

Sprint 10 (08/05/2019 - 22/05/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Primeros pasos con Spotlight. En él se obtiene un primer modelo de *Spotlight* y se unifican los archivos de Entrada y Persistencia para que solo haya uno de cada.

Se continúa trabajando en la documentación.

Sprint 11 (22/05/2019 - 05/06/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Completar modelos de Spotlight. En él se obtienen el resto de modelos de *Spotlight* y se generalizan los métodos de lectura de datos y obtención de matrices.

Se continúa trabajando en la documentación.

Sprint 12 (05/06/2019 - 12/06/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Diseño GUI. En él se piensa qué forma va a tener la interfaz web obtenida a través de *Flask*.

Sprint 13 (12/06/2019 - 20/06/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone Obtención GUI. En él se termina de crear la interfaz web y se empiezan a emplear los métodos obtenidos anteriormente para que la aplicación sea funcional.

Sprint 14 (20/06/2019 - 03/07/2019)

Este *sprint* se corresponde con el milestone **Último milestone**. En él se termina todo lo que queda por hacer en el proyecto. La interfaz es totalmente funcional y la documentación está terminada.

A.3. Estudio de viabilidad

Viabilidad económica

En este apartado se emularán los costes que hubiera tenido una empresa si hubiera dedicado tiempo y recursos a desarrollar este proyecto, así como el beneficio que podría sacar gracias a su venta.

Por lo tanto, los dos elementos fundamentales son: los costes y los beneficios.

Costes

Los costes se pueden dividir de la siguiente manera:

Costes humanos:

En este apartado se incluye el sueldo de los trabajadores. Como el proyecto se ha podido llevar a cabo por una solo persona, se van a calcular los costes como si el equipo de trabajo estuviera compuesto por una persona. Además, la situación de esta persona sería la de recién graduado y sin experiencia laboral en este campo. La duración sería de unos 5 meses.

Según un informe de Adecco en 2015 [5], los informáticos junior cobraban alrededor de 17.248 € brutos al año. Sabiendo esto, el desglose quedaría:

Concepto	Coste
Salario mensual neto	1.202,76€
Seguridad Social	91,27€
Retención IRPF	143,31€
Salario mensual bruto	1.437,33€
Total 5 meses	7.186,65€

Tabla A.1: Coste de personal

Los datos se han calculado gracias a una herramienta proporcionada por la sección de *El País Economía* [1]. Para ello, se tiene en cuanto el salario bruto anteriormente proporcionado así como la categoría profesional del trabajador, su edad y la comunidad en la que reside.

Coste hardware:

En este apartado se tiene en cuenta el coste de todos los elementos hardware que se han necesitado durante la realización del proyecto. Normalmente, estos elementos se amortizan a los 5 años.

Concepto	Coste	Coste amortizado 5 meses
Ordenador Personal (Bundle) Hardware alquilado (al mes)		100€
Total	3.386,7€	2.286,7€

Tabla A.2: Coste hardware

Ya que el proyecto involucra al aprendizaje profundo, sería interesante alquier un buen hardware en el que ejecutar la aplicación.

A decir verdad, esta es la peor situación posible, ya que se está pagando de continuo por un hardware [?] que va a estar apagado la mayor parte del tiempo. Sería más rentable alquilarlo por semanas o minutos.

Coste software:

En este apartado se tiene el cuenta el software no gratuito. La amortización del software suele estar por los 2 años.

Concepto	Coste	Coste amortizado 5 meses
Windows 10 Pro	259€	53,96€
Total	259€	53,96€

Tabla A.3: Coste software

Este caso también es poco favorable, ya que con el equipo comprado anteriormente podría venir Windows instalado. Además, se podría optar por un equipo con Linux y ahorrarse directamente el coste del S.O.

Costes varios:

Resto de costes que no tienen un grupo dedicado para ellos solos.

Concepto	Coste
Alquiler oficina al mes Conexión a internet al mes Material de ofician	450 € 80 € 150 €
Total	11.800€

Tabla A.4: Costes varios

Coste total:

Teniendo en cuenta todos los costes anteriores, desarrollar este proyecto costaría 21.327,31 €.

Concepto	Coste
Humano	7.186,65€
Hardware	2.286,7€
Software	53,96€
Varios	11.800€
Total	21.327,31€

Tabla A.5: Coste total

Esta cifra podría verse reducida mucho si se elige otro tipo de plan al alquilar el hardware.

Beneficios

Una buena manera de poner precio a los sistemas de recomendación sería cobrar por predicción. Al poder utilizar casi cualquier conjunto de datos, cualquier cliente podría utilizar el sistema y obtener predicciones para los usuarios de su plataforma.

A estos clientes se les podría cobrar a x céntimos la predicción. O incluso se podría ofrecer un contrato para que el cliente no tuviera que pagar cada vez que quisiera predicciones, sino que pagara un tipo de suscripción.

Viabilidad legal

Al desarrollar software, hay que tener muy presente qué herramientas se están utilizando y bajo qué licencias se han publicado.

En este proyecto, todas las librerías y herramientas que se han utilizado han sido gratuitas. A continuación se listan todas ellas junto con su tipo de licencia:

Software	Descripción	Licencia
LightFM	Librería de modelos clásicos	Apache 2.0
	continúa en la pág	gina siguiente

Software	Descripción	Licencia
Spotlight	Librería de modelos de deep learning	MIT
NumPy	Paquete de Python utlizado en ciencia computacional	BSD
Pandas	Herramienta usada para tratar los .csv	BSD
PyTorch	Librería de deep learning	BSD
CUDA	Librería de programación paralela de nVidia	Propietario,Free
Python	Lenguaje de programación usado en el proyecto	PSFL
Flask	Herramienta utilizada para la interfaz web	BSD
WTForms	Herramienta con la que poder obtener formularios web	BSD
Werkzeug	Asegura el nombre de los ficheros a guardar	BSD
Gunicorn	Servidor Web para Python	MIT
Sublime Text	Editor de Texto	Propietario, Free
Texmaker	Editor para la documentación	GNU GPL
$ \underline{\text{FTE}} $	Utilizado en la documentación	LPPL
Anaconda	Utilizado con Juyter y Spyder	BSD

Tabla A.6: Herramientas y sus licencias

Apéndice B

Especificación de Requisitos

B.1. Introducción

Este anexo recoge los objetivos generales y la especificación de requisitos del proyecto.

B.2. Objetivos generales

El proyecto persigue los siguientes objetivos generales:

- Comprender los sistemas de recomendación tanto clásicos como basados en aprendizaje profundo.
- Recoger y evaluar los resultados obtenidos por los dos modelos sobre diferentes conjuntos de datos.
- Comparar los resultados.

B.3. Catalogo de requisitos

Los requisitos derivados de los objetivos del proyecto son los siguientes:

Requisitos funcionales

■ RF-1 Gestión de los datos intermedios: el programa tiene que ser capaz de gestionar los datos intermedios:

- RF-1.1 Guardar matrices: el programa tiene que ser capaz de guardar las matrices generadas por los modelos para ahorrar tiempo en siguientes ejecuciones.
- RF-1.2 Cargar matrices: el programa tiene que ser capaz de cargar las matrices que el usuario quiera.
- RF-2 Gestión de los modelos: el programa tiene que ser capaz de gestionar los modelos:
 - RF-2.1 Mostrar modelos: el programa tiene que ser capaz de mostrar todos los tipos de modelos disponibles.
 - RF-2.2 Seleccionar modelos: el programa tiene que ser capaz de dejar al usuario seleccionar el tipo de modelo que quiera.
 - RF-2.3 Guardar modelos: el programa tiene que ser capaz de guardar los modelos obtenidos para ahorrar tiempo en futuras ejecuciones.
 - RF-2.4 Cargar modelos: el programa tiene que ser capaz de cargar los modelos previamente guardados.
- RF-3 Gestión de los resultados: el programa tiene que ser capaz de gestionar los resultados:
 - RF-3.1 Guardar resultados: el programa tiene que ser capaz de guardar los resultados generados por los modelos.
 - RF-3.2 Mostrar resultados: el programa tiene que ser capaz de mostrar los resultados obtenidos por los distintos modelos.
 - RF-3.3 Mostrar predicciones: el programa tiene que ser capaz de mostrar las predicciones obtenidas por los distintos modelos.
- RF-4 Gestión de los usuarios: el programa tiene que ser capaz de introducir las valoraciones de nuevos usuarios:
 - RF-4.1 Añadir valoraciones: el programa tiene que ser capaz de simular la entrada de nuevos usuarios permitiendo el añadido de nuevas valoraciones.
- RF-5 Gestión de los conjuntos de datos: el programa tiene que:
 - RF-5.1 Mostrar los conjuntos de datos: el programa tiene que ser capaz de mostrar los distintos conjuntos de datos de prueba.
 - RF-5.2 Seleccionar el conjunto de datos: el programa tiene que ser capaz de mostrar dejar que el usuario seleccione uno de los conjuntos de datos de prueba.
 - RF-5.3 Añadir conjunto de datos: el programa tiene que ser capaz de dejar que el usuario añada un conjunto de datos propio.

- RF-6 Ayuda de la aplicación: el programa tiene que ofrecer información al usuario:
 - RF-6.1 Mostrar información sobre modelos: el programa tiene que ser capaz de mostrar información sobre los distintos modelos que se pueden escoger.
 - RF-6.2 Mostrar información sobre conjuntos de datos: el programa tiene que ser capaz de mostrar información sobre los distintos conjuntos de datos de prueba.

Requisitos no funcionales

- RNF-1 Usabilidad: la interfaz gráfica tiene que ser intuitiva y fácil de usar.
- RNF-2 Soporte: el programa tiene que dar soporte a versiones iguales o mayores a Python 3.
- RNF-3 Localización: el programa tiene que estar preparado para soportar varios idiomas.

B.4. Especificación de requisitos

En esta sección se mostrará el diagrama de casos de uso y se desarrollará cada uno de ellos.

Diagrama de casos de uso

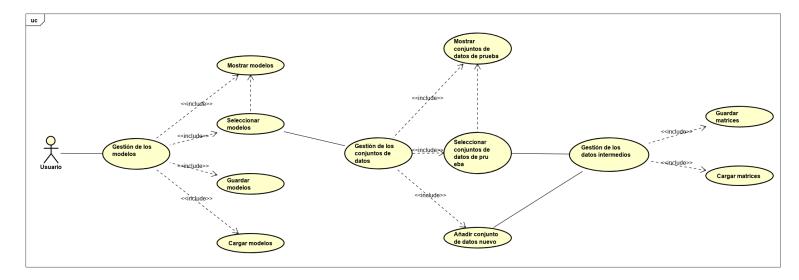


Figura B.1: Diagrama en caso de obtener un nuevo modelo

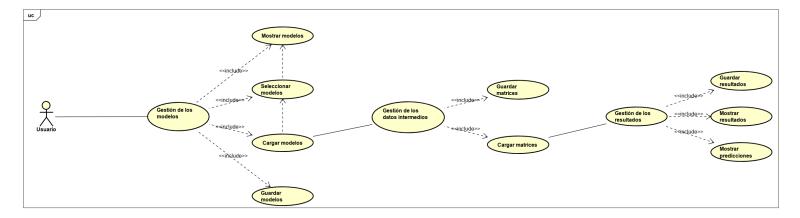


Figura B.2: Diagrama en caso de obtener los resultados y las métricas

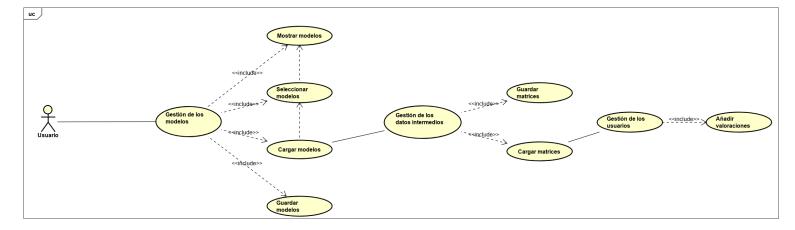


Figura B.3: Diagrama en caso de querer añadir valoraciones

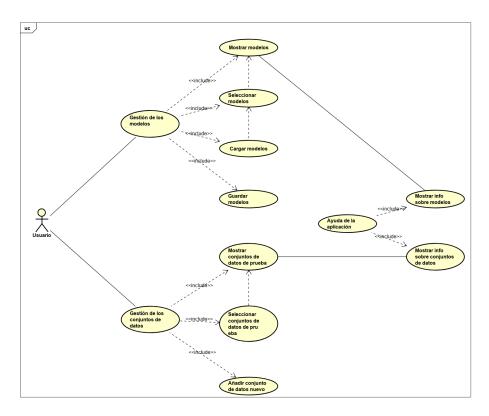


Figura B.4: Diagrama en caso de mostrar la ayuda

Actores

Con la aplicación solo interactuará un actor, el usuario que esté probando la aplicación en un momento determinado.

Casos de uso

A continuación, se desarrollará cada caso de uso:

CU-01

Gestión de los datos intermedios

CU-01	Gestión de los datos intermedios
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-1 & RF-1.1 & RF-1.2
dos	
Descripción	Gestión de los datos intermedios.
Precondiciones	Los datos intermedios tienen que existir.
Acciones	El usuario escoge los datos que quiere cargar o guardar.
Postcondiciones	Los datos intermedios se cargan o se guardan.
Excepciones	Los datos intermedios no existen.

Tabla B.1: CU-01 Gestión de los datos intermedios

CU-02	Guardar matrices
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-1 & RF-1.1
dos	
Descripción	Guardar las matrices de datos.
Precondiciones	Tienen que existir las matrices.
Acciones	El usuario guarda las matrices generadas por el sistema.
Postcondiciones	Las matrices se guardan en archivos .pickle
Excepciones	Los matrices no existen.

Tabla B.2: CU-02 Guardar matrices

CU-03		Cargar matrices
Versión Autor		1.0 Raúl Negro Carpintero
Requisitos dos	asocia-	RF-1 & RF-1.2

continúa desde la página anterior

CU-03	Cargar matrices
Descripción	Cargar las matrices de datos.
Precondiciones	Tienen que existir los archivos .piclkle con las matrices.
Acciones	El usuario carga las matrices.
Postcondiciones	Las matrices se cargan y se vinculan al sistema.
Excepciones	No hay archivos .pickle con las matrices.

Tabla B.3: CU-3 Cargar matrices

CU-04	Gestión de los modelos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-2 & RF-2.1 & RF-2.2 & RF-2.3 & RF-2.4
dos	
Descripción	Gestión de los modelos.
Precondiciones	Se tienen que haber generado los modelos.
Acciones	El usuario escoge el tipo de modelo que quiere obtener,
	guardar o cargar.
Postcondiciones	El modelo escogido se crea, guarda o carga.
Excepciones	No hay modelos generados.

Tabla B.4: CU-4 Gestión de los modelos

CU-05	Mostrar modelos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-2 & RF-2.1
dos	
Descripción	Se listan todos los tipos de modelos que se pueden obte-
	ner.

CU-05	Mostrar modelos
Precondiciones	_
Acciones	El usuario piensa que tipo de modelo utilizar.
Postcondiciones	-
Excepciones	No hay tipos de modelos que mostrar.

Tabla B.5: CU-5 Mostrar modelos

CU-06	Seleccionar modelos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-2 & RF-2.2
dos	
Descripción	Se selecciona un modelo.
Precondiciones	Se han mostrado todos los tipos de modelos.
Acciones	El usuario escoge el tipo de modelo que quiere crear,
	guardar o cargar.
Postcondiciones	El tipo de modelo que se quiere utilizar se queda selec-
	cionado para trabajar con él.
Excepciones	No existe el modelo seleccionado.

Tabla B.6: CU-6 Seleccionar modelos

CU-07	Guardar modelos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-2 & RF-2.3
\mathbf{dos}	
Descripción	Se guarda un modelo.
Precondiciones	El modelo que se quiere guardar debe existir.

CU-07	Guardar modelos
Acciones Postcondiciones Excepciones	Se guarda el modelo en un archivo .pickle. Se obtiene un archivo .pickle con el modelo. No hay ningún modelo que guardar.

Tabla B.7: CU-7 Guardar modelos

CU-08	Cargar modelos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-2 & RF-2.4
dos	
Descripción	Se carga un modelo.
Precondiciones	El archivo .pickle con el modelo que se quiere cargar
	debe existir.
Acciones	Se carga el modelo desde un archivo .pickle.
Postcondiciones	Se obtiene el modelo.
Excepciones	No hay ningún archivo .pickle con el modelo deseado.

Tabla B.8: CU-8 Cargar modelos

CU-09	Gestión de los resultados
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-3 & RF-3.1 & RF-3.2 & RF-3.3
dos	
Descripción	Gestión de los resultados.
Precondiciones	El modelo tiene que estar creado.
	Los resultados tienen que haber sido calculados.
	continúa en la númica cimulante

CU-09	Gestión de los resultados	
	Tienen que existir los resultados.	
	Las predicciones tiene que haber sido calculadas.	
Acciones	Guardar los resultados.	
	Mostrar los resultados.	
	Mostrar las predicciones.	
Postcondiciones	Se cargan los resultados.	
	Se muestran los resultados.	
	Se muestran las predicciones.	
Excepciones	Los resultados no se han calculado.	
	Las predicciones no se han calculado.	
	No hay ningún modelo.	

Tabla B.9: CU-9 Gestión de los resultados

CU-10	Guardar resultados
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-3 & RF-3.1
dos	
Descripción	Guardar resultados.
Precondiciones	Los resultados tienen que haber sido calculados.
	El modelo tiene que estar creado.
Acciones	Guardar los resultados.
Postcondiciones	Se guardan los resultados.
Excepciones	Los resultados no se han calculado.
	No hay ningún modelo.

Tabla B.10: CU-10 Guardar resultados

CU-11	Mostrar resultados	
		continúa en la página siguiente

CU-11	Mostrar resultados	
Versión Autor	1.0 Raúl Negro Carpintero RF-3 & RF-3.2	
Requisitos asocia- dos Descripción	Mostrar los resultados.	
Precondiciones	Los resultados tienen que haber sido calculados. El modelo tiene que estar creado.	
Acciones Postcondiciones	Mostrar los resultados. Se muestran los resultados.	
Excepciones	Los resultados no se han calculado. No hay ningún modelo.	

Tabla B.11: CU-11 Mostrar resultados

CU-12	Mostrar predicciones
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-3 & RF-3.3
dos	
Descripción	Mostrar las predicciones.
Precondiciones	El modelo tiene que estar creado.
	Las predicciones tiene que haber sido calculadas.
Acciones	Mostrar las predicciones.
Postcondiciones	Se muestran las predicciones.
Excepciones	Las predicciones no se han calculado.
	No hay ningún modelo.

Tabla B.12: CU-12 Mostrar predicciones

CU-13	Gestión de los usuarios
	continúa on la página siguiente

CU-13	Gestión de los usuarios
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-4 & RF-4.1
dos	
Descripción	Gestión de los usuarios.
Precondiciones	Deben existir las matrices de datos.
	Debe existir el usuario con el que se quieren añadir
	valoraciones.
Acciones	Añadir valoraciones.
Postcondiciones	Se añaden valoraciones y/o usuarios a un conjunto de
	datos.
Excepciones	No existen las matrices de datos.
	No existe el usuario al que se le quiere añadir valoraciones.

Tabla B.13: CU-13 Gestión de los usuarios

CU-14	Añadir valoraciones
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-4 & RF-4.1
dos	
Descripción	Añadir valoraciones de un usuario existente o nuevo.
Precondiciones	Deben existir las matrices de datos.
	Debe existir el usuario con el que se quieren añadir valoraciones.
Acciones	Añadir valoraciones sobre un usuario nuevo o uno ya existente.
Postcondiciones	Se añaden valoraciones y/o usuarios a un conjunto de
	datos.

CU-14	Añadir valoraciones
Excepciones	No existen las matrices de datos. No existe el usuario al que se le quiere añadir valoraciones.

Tabla B.14: CU-14 Añadir valoraciones

CU-15	Gestión de los conjuntos de datos	
Versión	1.0	
Autor	Raúl Negro Carpintero	
Requisitos asocia-	RF-5 & RF-5.1 & RF-5.2 & RF-5.3	
dos		
Descripción	Gestión de los conjuntos de datos.	
Precondiciones	Tienen que existir los conjuntos de datos de prueba.	
	Tiene que existir un conjunto de datos para usar.	
Acciones	Listar los conjuntos de datos de prueba.	
	Seleccionar un conjunto de datos de prueba.	
	Añadir conjunto de datos nuevo.	
Postcondiciones	Se carga el conjunto de datos de prueba seleccionado.	
	Se añade el conjunto de datos nuevo.	
Excepciones	No existen conjuntos de datos de prueba.	
	No existe ningún conjunto de datos que añadir.	

Tabla B.15: CU-15 Gestión de los conjuntos de datos

CU-16		Mostrar los conjuntos de datos
Versión Autor		1.0 Raúl Negro Carpintero
Requisitos dos	asocia-	RF-5 & RF-5.1

continúa	desde	la	página	anterior
COHUITAG	accac	100	pasina	CHICCHICH

CU-16	Mostrar los conjuntos de datos		
Descripción	Listar los conjuntos de datos de prueba.		
Precondiciones	Tienen que existir los conjuntos de datos de prueba.		
Acciones	Listar los conjuntos de datos de prueba.		
Postcondiciones	Se selecciona un conjunto de datos de prueba.		
Excepciones	No existen conjuntos de datos de prueba.		

Tabla B.16: CU-16 Mostrar los conjuntos de datos

CU-17	Seleccionar el conjunto de datos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-5 & RF-5.2
dos	
Descripción	Seleccionar un conjunto de datos de prueba.
Precondiciones	Tienen que existir los conjuntos de datos de prueba.
Acciones	Seleccionar un conjunto de datos de prueba.
Postcondiciones	Se carga el conjunto de datos de prueba seleccionado.
Excepciones	No existen conjuntos de datos de prueba.
	No hay ningún conjunto de datos de prueba seleccionado.

Tabla B.17: CU-17 Seleccionar el conjunto de datos

CU-18	Añadir conjunto de datos
Versión	1.0
Autor	Raúl Negro Carpintero
Requisitos asocia-	RF-5 & RF-5.3
\mathbf{dos}	
Descripción	Añadir nuevo conjunto de datos.
Precondiciones	_

continúa desde la página anterior

CU-18	Añadir conjunto de datos		
Acciones Postcondiciones Excepciones	Añadir conjunto de datos nuevo. Se añade el nuevo conjunto de datos. No existe ningún conjunto de datos que añadir.		

Tabla B.18: CU-18 Añadir conjunto de datos

CU-19	Ayuda de la aplicación	
Versión	1.0	
Autor	Raúl Negro Carpintero	
Requisitos asocia-	RF-6 & RF-6.1 & RF-6.2	
dos		
Descripción	Ayuda de la aplicación.	
Precondiciones	Tiene que haber información sobre los modelos.	
	Tiene que haber información sobre los conjuntos de datos	
	de prueba.	
Acciones	Mostrar información sobre los modelos.	
	Mostrar información sobre los conjuntos de datos de	
	prueba.	
Postcondiciones	Se muestra la información sobre los modelos.	
	Se muestra la información sobre los conjuntos de datos	
	de prueba.	
Excepciones	No existe información sobre los modelos.	
	No existe información sobre los conjuntos de datos de	
	prueba.	

Tabla B.19: CU-19 Ayuda de la aplicación

CU-20	Mostrar información sobre los modelos
Versión	1.0

CU-20	Mostrar información sobre los modelos	
Autor Requisitos asocia-	Raúl Negro Carpintero RF-6 & RF-6.1	
dos Descripción	Mostrar información sobre los modelos.	
Precondiciones	Tiene que haber información sobre los modelos.	
$egin{array}{l} { m Acciones} \ { m Postcondiciones} \ { m -} \end{array}$	Mostrar información sobre los modelos. Se muestra la información sobre los modelos.	
Excepciones	No existe información sobre los modelos.	

Tabla B.20: CU-20 Mostrar información sobre los modelos

CU-21	Mostrar información sobre los conjuntos de datos	
Versión	1.0	
Autor	Raúl Negro Carpintero	
Requisitos asocia-	RF-6 & RF-6.2	
dos		
Descripción	Mostrar información sobre los conjuntos de datos de	
	prueba.	
Precondiciones	Tiene que haber información sobre los conjuntos de datos	
	de prueba.	
Acciones	Mostrar información sobre los conjuntos de datos de	
	prueba.	
Postcondiciones	Se muestra la información sobre los conjuntos de datos	
	de prueba.	
Excepciones	No existe información sobre los conjuntos de datos de	
	prueba.	

Tabla B.21: CU-21 Mostrar información sobre los conjuntos de datos

Apéndice C

Especificación de diseño

C.1. Introducción

En este apéndice se explica cómo están conformados los datos que utilizan las librerías usadas en el proyecto, así como la forma en la que está estructurado el mismo.

C.2. Diseño de datos

Todos los datos que se han utilizado a lo largo del proyecto están en formato .csv. Lo más normal es que para cada conjunto de datos se tengan los siguientes archivos:

- \blacksquare ratings.csv
- users.csv
- \blacksquare items.csv

La estructura de estos archivos suele ser: idUser, idItem, rating, timestamp para ratings.csv, idUser, name, feature1, ..., featureN para users.csv y idItem, name, feature1, ..., featureN para items.csv.

Id Usuario	Id Ítem	Valoración	Timestamp
1	1	5	1562057352
1	2	1	1562057354
2	120	4	1562057370
	•		
	•		
	•		
Usuario N	Ítem N	Valoración	timestamp

Tabla C.1: Formato ratings.csv

Id Usuario	Nombre	Feature 1	•••	Feature N
1	Pepe	Feature 1		
2	Ana	Feature 1		
3	Luis	Feature 1	•••	Feature N
•		•	٠	
•	•	•	•	
Usuario N	Nombre Usuario N	Feature 1	· 	

Tabla C.2: Formato users.csv

Id Ítem	Nombre	Feature 1	•••	Feature N
1	Star Wars Episodio IV	Feature 1		Feature N
2	Spotlight	Feature 1		Feature N
3	Seven	Feature 1		Feature N
			•	•
	•	•	•	•
			•	
Ítem N	Nombre Ítem N	Feature 1		Feature N

Tabla C.3: Formato items.csv

Para poder trabajar con los datos primero se pasan a DataFrames de pandas [2].

Datos con LightFM

Una vez obtenidos los DataFrames para cada .csv, es necesario convertir-los a la clase Dataset de LightFM [8] para poder trabajar con ellos.

Esta clase se encarga de convertir los datos almacenados en los DataFra-mes en $matrices\ COO\ y\ matrices\ CSR.$

Datos con Spotlight

A diferencia de LightFM, en Spotlight no se trabaja con matrices dispersas, si no con arrays de NumPy (aunque se ofrece la posibilidad de transformar los arrays en $matrices\ COO\ y\ matrices\ CSR$).

Spotlight utiliza su propia clase, Interactions [10], para convertir los DataFrames y así poder utilizar los datos.

Otro aspecto a tener en cuenta en *Spotlight* son las secuencias, utilizadas en el modelo de secuencia implícito [12]. Las recomendaciones pueden verse como secuencias; dados los ítems con los que ha interactuado un usuario, ¿cuáles serán los próximos ítems con los que interactuará? De esta manera, una vez obtenidas las interacciones "normales", hay que pasarlas a interacciones de secuencia con el método to_sequence() [11].

Persistencia

Para la realización del proyecto se necesita guardar de alguna manera tanto los datos intermedios (matrices de interacción) como los propios modelos y los resultados obtenidos al evaluarlos.

Esto se consigue gracias a pickle [6].

C.3. Diseño procedimental

En este apartado se utilizan diagramas de secuencia para explicar el funcionamiento de la aplicación.

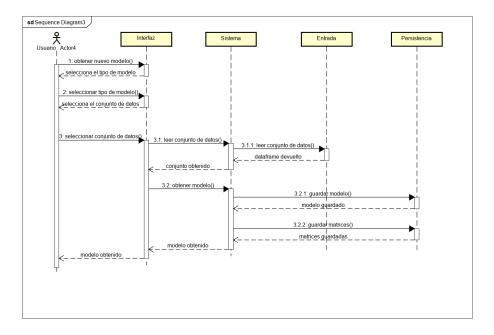


Figura C.1: Diagrama de secuencia para obtener un nuevo modelo

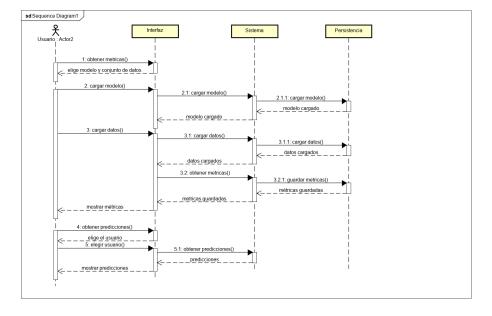


Figura C.2: Diagrama de secuencia para obtener métricas y predicciones

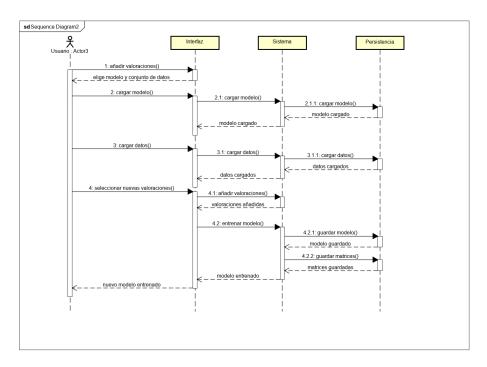


Figura C.3: Diagrama de secuencia para añadir valoraciones

C.4. Diseño arquitectónico

Para la realización de este proyecto se ha seguido el patrón arquitectónico MVC (*Modelo Vista Controlador*). El objetivo de este patrón es dividir el código en función de su propósito. Sus partes son:

- Modelo: el acceso a los datos. Se corresponde con las clases de Entrada, Salida y Persistencia; que leen los datos para dárselo al sistema de recomendación y guardan los resultados.
- Vista: la visualización de los datos. Se corresponde con las clases de Interfaz, Flask y Forms, que muestran la información solicitada.
- Controlador: la manipulación de los datos. Se corresponde con los clases de Sistema, que crean los sistemas de recomendación.

La estructura del proyecto siguiendo este patrón quedaría de la siguiente forma:

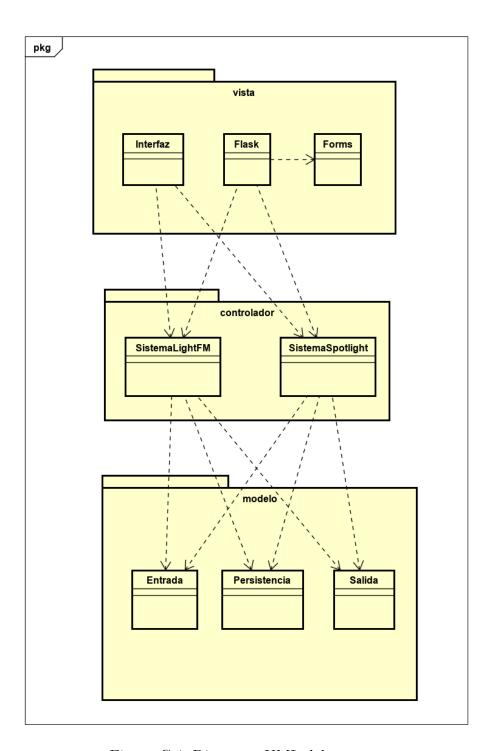


Figura C.4: Diagrama UML del proyecto

33

Por separado, los paquetes contienen:

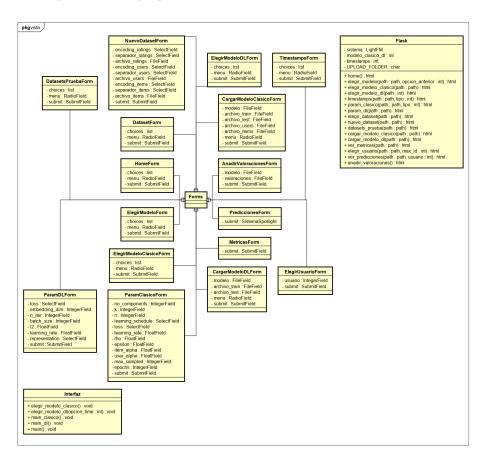


Figura C.5: Diagrama UML del paquete \emph{vista}



Figura C.6: Diagrama UML del paquete controlador

35

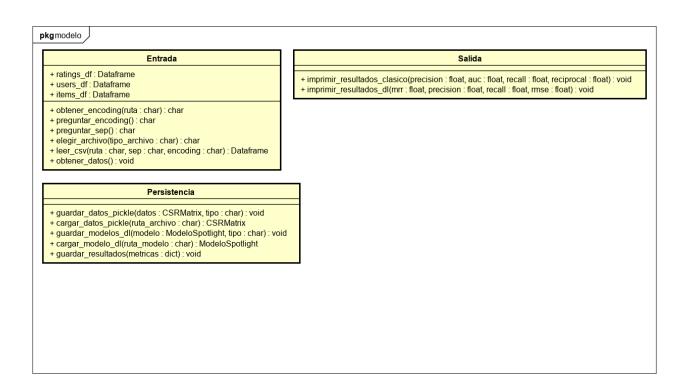


Figura C.7: Diagrama UML del paquete modelo

C.5. Diseño de la interfaz

A continuación se muestra el diseño que tendrá la interfaz web (es posible que la versión final cambie).

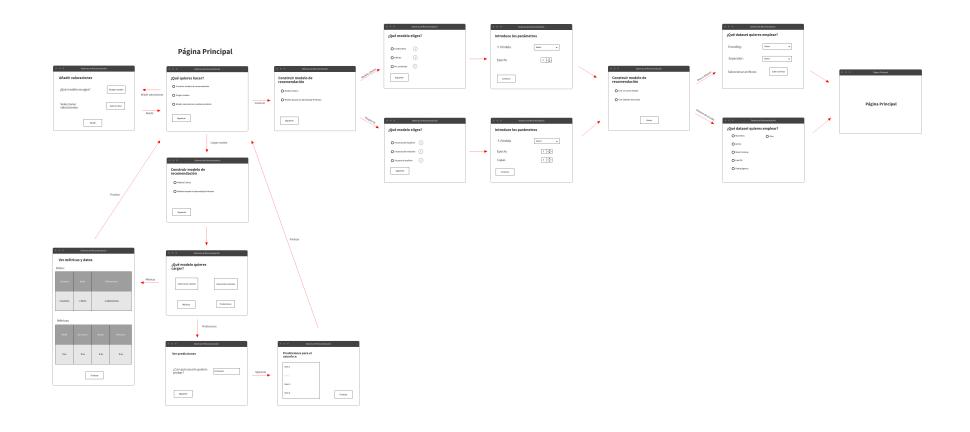


Figura C.8: Interaz web

Apéndice D

Documentación técnica de programación

D.1. Introducción

En este apéndice se explica cómo está estructurado el proyecto en cuanto a los directorios, así como los pasos para compilar, instalar y ejecutar el programa.

D.2. Estructura de directorios

El proyecto está dividido en los siguientes directorios:

- /: carpeta raíz. Contiene la carpeta docs, la carpeta src y los ficheros .gitignore y README.md.
- /docs: contiene todos los archivos relacionados con la documentación tanto en LATEX como en pdf. También contiene los archivos de bibliografía y las imágenes que se utilizan a lo largo de la documentación.
- /docs/img: carpeta que contiene las imágenes necesarias para apoyar la documentación.
- /docs/tex: carpeta que contiene los distintos apartados de la memoria y los anexos en L^AT_FX.
- /src: carpeta que contiene todo el código de la aplicación.
- /src/controlador: contiene los ficheros .py con los sistemas de LightFM
 y Spotlight.
- /src/modelo: contiene los ficheros .py correspondientes a la Entrada,
 Salida y Persistencia de los datos.

40PÉNDICE D. DOCUMENTACIÓN TÉCNICA DE PROGRAMACIÓN

- /src/vista: contiene los ficheros .py correspondientes a la Interfaz (de texto), Flask (web) y Forms (formularios de los que se compone la interfaz web). Además, contiene los .html de la interfaz.
- /src/vista/templates: contiene las páginas .html que componen la interfaz web de la aplicación.
- /src/uploads: carpeta donde se guardan los modelos y las matrices obtenidas.
- /src/notebooks: esta carpeta contiene archivos que en su día se utilizaron de prueba. Se podrían borrar, pero se prefiere dejarlos para que haya constancia de que se trabajó en ellos.

D.3. Manual del programador

Las herramientas necesarias para la realización del proyecto han sido:

- Python 3.6
- Spyder o Sublime Text
- LightFM
- Spotlight
- Flask
- WTForms

A continuación se detalla como instalar estas herramientas:

Python

Lenguaje de programación escogido para llevar a cabo el proyecto. Se puede descargar la última versión desde el siguiente enlace: Descargar Python.

IDE

En este caso, se ha utilizado tanto *Spyder* como *Sublime Text*, además de los notebooks de *Jupyter*.

Spyder y Jupyter vienen dentro del paquete de Anaconda (que también incluye Python). Guía para instalar Anaconda en Windows. En este otro enlace se descarga Anaconda directamente para cualquier sistema operativo: Descargar Anaconda.

 $Sublime\ Text$ se puede obtener desde el siguiente enlace: Descargar Sublime Text.

LightFM

Librería utilizada para la obtención de los modelos de recomendación clásicos. Para instalar la librería es recomendable seguir los pasos descritos en el siguiente enlace: Instalación de LightFM.

Spotlight

Librería utilizada para la obtención de los modelos de recomendación basados en aprendizaje profundo. Para instalar *Spotlight* basta con ejecutar el siguiente comando: **conda install -c maciejkula -c pytorch spotlight=0.1.5** [9]. Como se puede observar, con este comando también instalamos *PyTorch*.

Flask

Con *Flask* se obtiene la interfaz web. Tan solo hay que ejecutar el comando **pip install Flask** para instalarlo [4].

WTForms

Esta librería se utiliza para poder generar todos los formularios que componen la interfaz web. Para instalarla vale con ejecutar **pip install WTForms** [3].

D.4. Compilación, instalación y ejecución del proyecto

Obtención del código

El código se encuentra disponible en el siguiente repositorio de GitHub: Proyecto. Una vez dentro del repositorio, basta con descargar el proyecto desde el botón de descarga o clonación.

49PÉNDICE D. DOCUMENTACIÓN TÉCNICA DE PROGRAMACIÓN

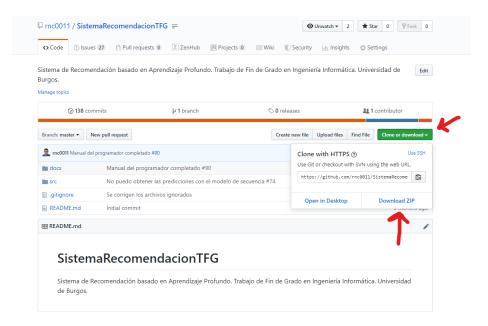


Figura D.1: Descargar proyecto

Instalación

Para poder compilar y ejecutar el proyecto es necesario tener instaladas todas las herramientas listadas anteriormente.

No hace falta instalar una por una las librerías y herramientas anteriores. Basta con navegar hasta el directorio raíz del proyecto y ejecutar el comando **pip install -r requirements.txt**. Esto hará que se instalen de manera automática para el usuario todas las herramientas listadas en el arheivo requirements.txt.

Compilación y ejecución

Una vez descargado el repositorio e instaladas todas las herramientas necesarias, se puede proceder a ejecutar la aplicación. Para ello, navegamos desde la consola hasta la carpeta *src* del proyecto:

D.4. COMPILACIÓN, INSTALACIÓN Y EJECUCIÓN DEL PROYECTA3



Figura D.2: Navegación hasta src

Para ejecutar el proyecto basta con ejecutar el archivo $__main__.py$ que se encuentra dentro de src:

```
Microsoft Windows [Versión 10.0.18362.175]
(c) 2019 Microsoft Corporation. Todos los derechos reservados.

C:\Users\Raúl\cd Documents\GitHub\SistemaRecomendacionTFG\src
C:\Users\Raúl\cd Documents\GitHub\SistemaRecomendacionTFG\src>python __main__.py
{Qué modelo quieres utilizar?
1. Interfaz de texto
2. Interfaz gráfica
```

Figura D.3: Ejecución del proyecto

Metiendo la opción 2 se ejecuta la interfaz web obtenida gracias a *Flask*. Se tiene que abrir el navegador e ir a la dirección: http://localhost:5000/home.

AMPÉNDICE D. DOCUMENTACIÓN TÉCNICA DE PROGRAMACIÓN

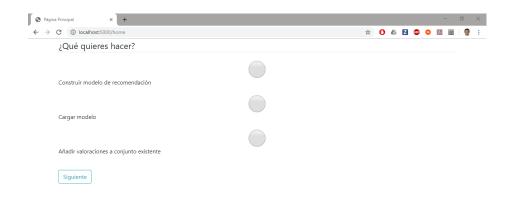


Figura D.4: Interfaz web de la aplicación

D.5. Pruebas del sistema

Debido a la falta de tiempo durante la realización del proyecto, no ha sido posible realizar tests sobre el código. Como ya se ha comentado en la memoria, este aspecto se deja como línea de trabajo futura.

Apéndice E

Documentación de usuario

E.1. Introducción

En este apéndice se explica cómo el usuario debe instalar y utilizar la aplicación. También se indican los requisitos que necesita el usuario para llevarlo a cabo.

E.2. Requisitos de usuarios

- Navegador web.
- Conjuntos de datos, en caso de que se quieran utilizar otros además de los de prueba.

E.3. Instalación

Como no se ha podido desplegar el proyecto con *Heroku* y *Gunicorn*, la aplicación no puede salir a internet. Si un usuario quiere comprobar el funcionamiento de los sistemas, tendrá que descargar e instalar *Flask* para poder acceder a la aplicación desde *localhost*.

Para instalar *Flask* basta con ejecutar **pip install -r requirements.txt**. Esto instalará todas las dependencias que se necesiten para ejecutar el proyecto, no solo *Flask*.

Antes es necesario descargar el proyecto desde el repositorio en el que se encuentra. Una vez descargado habría que navegar hasta la carpeta raíz para poder ejecutar el comando anterior.

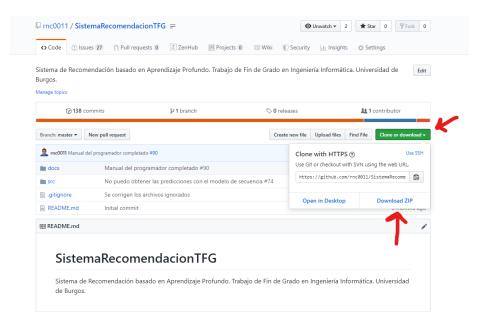


Figura E.1: Descargar proyecto



Figura E.2: Navegación hasta src



Figura E.3: Ejecución del proyecto

Metiendo la opción 2 se ejecuta la interfaz web obtenida gracias a *Flask*. Se tiene que abrir el navegador e ir a la dirección: http://localhost:5000/home.

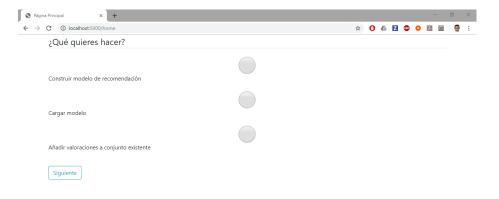


Figura E.4: Interfaz web de la aplicación

E.4. Manual del usuario

Como se ha comentado en el apartado anterior, hay que navegar hasta el directorio *src* y ejecutar **python** ___**main**__**.py**. La interfaz de texto se creó en su momento para comprobar el funcionamiento de los sistemas cuando aún no había ninguna interfaz gráfica. En cuanto se generó la interfaz web, la de texto se dejó de lado y ahora no cumple todas las funcionalidades que debería (y que sí cumple la interfaz de *Flask*). Es por eso que se recomienda encarecidamente el uso de la interfaz gráfica.

Una vez seleccionada la GUI, se debe ir a la aplicación web con la dirección **localhost:5000/home**.

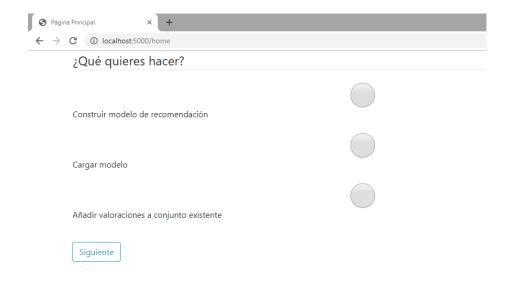


Figura E.5: Página principal de la GUI

En este primera página se puede construir un modelo de recomendación de 0, ya sea con un conjunto de datos nuevo como con uno ya guardado de ante mano; y cargar modelos para evaluar sus métricas y obtener predicciones.

Aunque la opción de añadir valoraciones a conjunto existente parezca estar disponible, no se ha logrado obtener esa funcionalidad. Así pues, el usuario solo tiene dos opciones desde la página principal.

49

Construir modelo

Si la opción escogida por el usuario es la primera, se va a encontrar con lo siguiente:

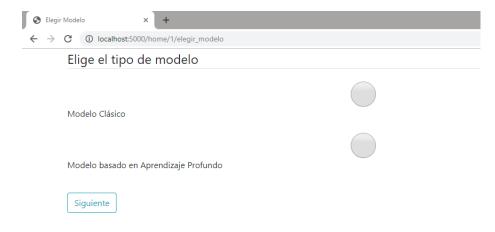


Figura E.6: Elegir entre modelo clásico o basado en Aprendizaje Profundo

Ahora tendrá que decidir qué tipo de modelo quiere obtener. Si escoge el modelo clásico, se le preguntará por el tipo de modelo clásico:

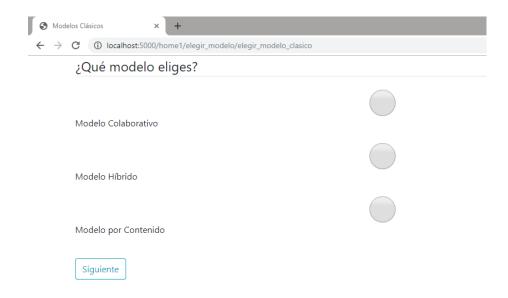


Figura E.7: Elegir 1 de los 3 modelos clásicos

Escoja el que escoja, el usuario tendrá a continuación que elegir los parámetros con los que se va a obtener el modelo. Si no selecciona ninguno, se usarán los que salen por defecto:

metros Modelo Clásico X +	_					3
C ⊕ localhost:5000/home1/elegir_modelo/elegir_modelo_clasico/1/param_clasico	☆	U	0	Z	(a)	9
Introduce los parámetros						
No Components						
10						
κ						
5						
N						
10						
Learning Schedule						
adagrad						
Loss						
logistic						
Learning Rate						
0.05						
Rho						
0.95						
Epsilon						
1e-06						

Figura E.8: Parte de los parámetros disponibles para los modelos clásicos

En la siguiente página, se pedirá al usuario que escoja entre crear el modelo con un dataset nuevo o con uno ya guardado de antes:

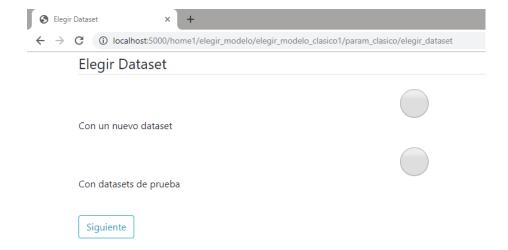


Figura E.9: Página donde elegir si usar un dataset nuevo o no

Si el usuario decide utilizar un dataset nuevo, tendrá que seleccionar cada archivo (el de valoraciones, el de ítems y el de usuarios), además de indicar qué encoding y separador utilizan:

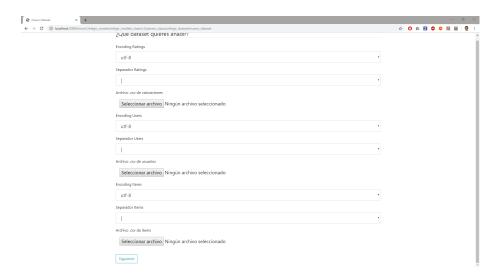


Figura E.10: Página donde elegir si usar un dataset nuevo o no

Una vez seleccionados, la aplicación se quedará pensando un rato mientras leer los archivos de datos, obtiene las matrices, obtiene el modelo y lo entrena. Segñun va haciendo todo esto irá preguntando al usuario cómo quiere guardar los datos intermedios. Cuando el proceso acabe, se volverá a la página principal automáticamente.

Si en el paso de usar un dataset nuevo o no, se escoge la segunda opción, el usuario se encontraría con lo siguiente:

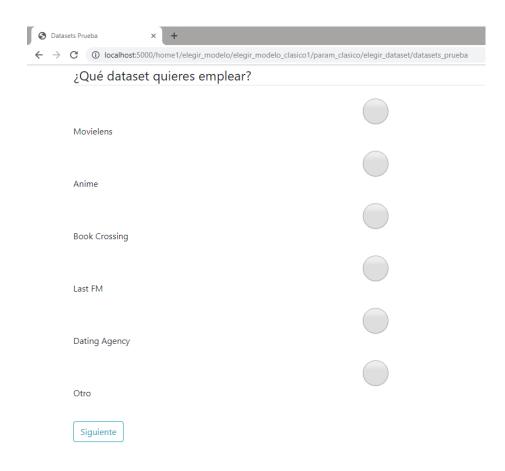


Figura E.11: Página donde seleccionar los datasets ya guardados

En caso de escoger uno entre *Movielens* y *Dating Agency*, la aplicación busca directamente las matrices, las carga y solo pregunta al usuario dónde guardar y con qué nombre el modelo resultante. Si, en cambio, se escoge otro dataset, la aplicación pide al usuario las ruta de las matrices que se debieron guardar cuando se metió ese dataset por primera vez.

Todo esto es completamente igual si al principio se escoge un modelo basado en aprendizaje profundo y no uno clásico, con la excepción, que una vez escogido el modelo de deep learnin se pregunta al usuario si quiere utilizar los timestamps de los dataset o no. Si el modelo que se escoge es el

de secuencia, los timestamps tiene que estar sí o sí.

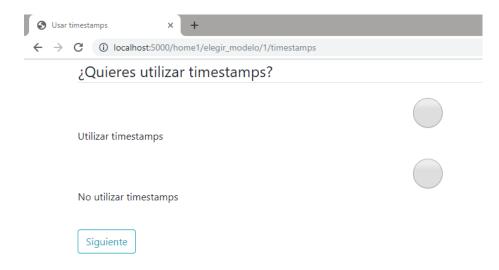


Figura E.12: Se pregunta si se quieren utilizar los timestamps o no

Cargar modelo

Si se escoge esta opción, la aplicación volverá a preguntar el tipo de modelo, si clásico o no. Una vez escogido, se tendrá que ir seleccionando las matrices que utiliza el modelo:

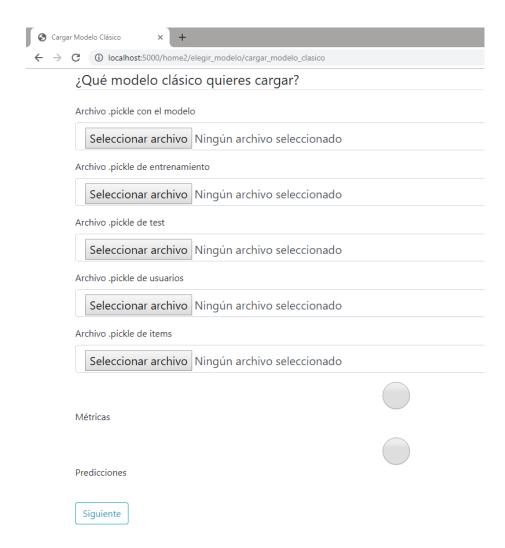


Figura E.13: Se pide seleccionar las matrices

Una vez las matrices se han seleccionado, el usuario puede ver las métricas y los datos del modelo:

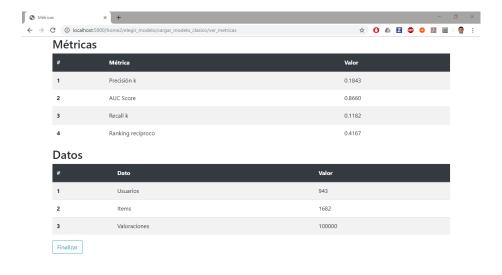


Figura E.14: Métricas del modelo y datos de los datasets

Al ver las métricas también se pide al usuario un nombre y una localización para guardar el archivo .csv que las guardará.

Si se escoge la opción de ver predicciones, saldrá la siguiente página:

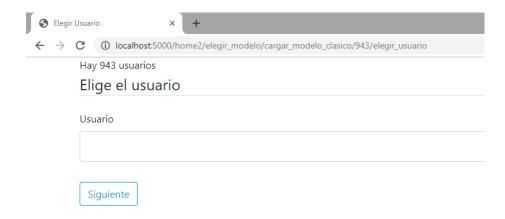


Figura E.15: Elegir usuario cuyas predicciones se quieren ver

Una ves introducido el usuario, se verán las 20 mejores predicciones:



Figura E.16: Predicciones del usuario

Hay que tener en cuenta que las predicciones para el modelo de secuencia de *Spotlight* no se pueden obtener.

También hay que tener en cuenta que LightFM y Spotlight van de los índices del 0 al máximo - 1.

Es recomendable dar nombres muy significativos a los modelos, matrices,

etc,.

Bibliografía

- [1] Calculador irpf. https://cincodias.elpais.com/herramientas/calculadora-irpf/.
- [2] Dataframe. https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/reference/api/pandas.DataFrame.html.
- [3] Download / installation. https://wtforms.readthedocs.io/en/stable/crash_course.html#download-installation.
- [4] Install flask. http://flask.pocoo.org/docs/1.0/installation/ #install-flask.
- [5] La realidad del perfil de informático junior en españa según los informes. https://www.xataka.com/tecnologiazen/la-realidad-del-perfil-de-informatico-junior-en-espana-segun-los-informes.
- [6] pickle python object serialization. https://docs.python.org/3/library/pickle.html.
- [7] Practical deep learning for coders, v3. https://course.fast.ai/.
- [8] Maciej Kula. Dataset construction. http://lyst.github.io/lightfm/docs/lightfm.data.html#lightfm.data.Dataset.
- [9] Maciej Kula. Installation. https://maciejkula.github.io/spotlight/#installation.
- [10] Maciej Kula. Interactions. https://maciejkula.github.io/spotlight/interactions.html.

62 BIBLIOGRAFÍA

[11] Maciej Kula. Interactions - to_sequence(). https://maciejkula.github.io/spotlight/interactions.html# spotlight.interactions.Interactions.to_sequence.

- [12] Maciej Kula. Sequential models. https://maciejkula.github.io/spotlight/index.html#sequential-models.
- [13] Jure Leskovec, Anand Rajaraman, and Jeffrey D. Ullman. *Mining of Massive Datasets*, chapter 9, page 513. Universidad de Standford, 2010.