



TESINA DE LICENCIATURA

Título: La Web Semántica como plataforma para Sistemas de Recomendación

Autores: Guido Zuccarelli

Director: Dr. Alejandro Fernández

Codirector: Dra. Alicia Díaz

Asesor profesional:

Carrera: Licenciatura en Sistemas

Resumen

En la actualidad los Sistemas de Recomendación se han convertido en una de las herramientas más importantes en los sitios web que ofrecen diversos tipos de contenido a sus usuarios. La implementación de estos en determinados contextos puede requerir de una fuente de datos que proporcione la información necesaria para que puedan cumplir su objetivo exitosamente.

La Web Semántica ofrece determinadas características que parecen posicionarla como un gran candidato como plataforma para abastecer de la información necesaria mencionada anteriormente.

En esta tesis se evaluará la viabilidad de sacar provecho a la Web Semántica para la construcción de un Sistema de Recomendación bajo el contexto de Reviews de ítems mediante establecer y documentar una estrategia que involucra pasos de obtención, extracción, evaluación, curado, integración, publicación y explotación, la cual fue utilizada para construir una aplicación de ejemplo. Se detallarán cada uno de estos pasos incluyendo las herramientas utilizadas para llevarlos a cabo (además de la mención de otras herramientas posibles), así como también los resultados obtenidos luego de la conclusión de cada uno de estos.

Por último se presentarán las conclusiones, trabajo a futuro y artículos derivados de realizar la tesis.

Palabras Claves

Web Semántica, Sistemas de Recomendación, Reviews, Ontologías, Vocabularios, Integración, Curado, Dataset, Minería de texto, Recolección de Información

Trabajos Realizados

Búsqueda de metodologías para la recolección de la información

Análisis de la calidad de la información

Establecimiento de una forma de curación de los datos recolectados

Publicación del dataset obtenido

Realización de la aplicación

Conclusiones

Quedaron en evidencia los puntos en los cuales la Web Semántica necesita una mejora o maduración, y cómo estos puntos impactan en el desarrollo de la aplicación. Se han visto técnicas para intentar solucionar la mayoría de estos casos concluyendo en la exitosa construcción de un Sistema de Recomendación.

Se dejó en claro que la capacidad de un desarrollador de explotar estas tecnologías depende del grado de comprensión de la estructura de los datos con los que se trabaja. La estrategia planteada incluyó múltiples opciones que ayudan a comprender de una manera más sencilla la

Trabajos Futuros

Proponer estándares para la publicación de contenido semántico que permita disponer de una web con mayor calidad de información

Encontrar opciones más viables para la identificación de fuentes de información y formas de recolección.

Formalizar una estrategia de evaluación y curación que permita una mayor automatización del proceso y dé mejores resultados

La Web Semántica como plataforma para sistemas de recomendación

Guido Zuccarelli

23 de junio de 2015

Índice general

I	Introducción	4
1.	Motivación	5
1.1.	Evaluaciones y opiniones	5
1.1.1.	Ítem	5
1.1.2.	Usuario	6
1.1.3.	Reseña	6
1.2.	Sistemas de Recomendación	7
1.2.1.	Sistemas de recomendación basados en contenido	8
1.2.2.	Sistemas de recomendación de filtrado colaborativo	8
1.2.3.	Sistemas de recomendación no personalizados	8
1.3.	La web semántica	8
1.4.	Reviews en la web semántica	9
1.5.	Caso de estudio	11
1.6.	Organización	12
2.	Elementos de la Web Semántica	13
2.1.	Principios	13
2.1.1.	Resource Description Framework (RDF)	13
2.1.2.	RDF Schema (RDFS)	14
2.1.3.	Vocabularios	15
2.1.4.	OWL	15
2.1.5.	Ontologías	16
2.1.6.	Motores de inferencias.	16
2.1.7.	SPARQL	16
2.1.8.	Triplestore	16
2.1.9.	HTML semántico	17
2.1.10.	Extractores	20
2.1.11.	Dublin core	20
2.2.	Aplicaciones en la Web Semántica	20
2.2.1.	DBpedia	20
2.2.2.	Revyu	21
2.2.3.	Sindice	21
2.2.4.	Link Open Data Cloud Cache (LOD)	21
2.3.	Tecnologías	22

2.3.1.	Apache Jena	22
2.3.2.	JSON Simple	22
2.3.3.	Jersey	22
2.3.4.	RDFUnit	22
II	Propuesta	23
3.	Enfoque General	24
3.1.	Estrategia propuesta	24
3.2.	Selección de vocabularios	25
3.2.1.	Linked Open Vocabulary (LOV)	26
3.2.2.	Vocab.cc	26
3.3.	Recolección	27
3.3.1.	Búsqueda	27
3.3.2.	Obtención	28
3.4.	Extracción y almacenaje	29
3.4.1.	Extracción	30
3.4.2.	Almacenaje	31
3.5.	Evaluación de Calidad de los Datos	32
3.6.	Curado de los Datos	34
3.7.	Integración de los datos	34
3.8.	Publicación del Dataset Curado	34
3.9.	Explotación del Dataset	35
III	Caso de Estudio	36
4.	Selección de Vocabularios	37
4.1.	RDF Review Vocabulary	37
4.1.1.	Clases	37
4.1.2.	Propiedades	37
4.2.	hReview	39
4.3.	RDF Data Vocabulary	41
4.4.	Schema.org	42
5.	Recolección de Datos	45
5.1.	Objetivo	45
5.2.	Estrategia	46
5.3.	Resultados	46
6.	Extracción y Almacenamiento de los Datos	48
6.1.	Objetivo	48
6.2.	Estrategia	48
6.3.	Resultados	49
6.3.1.	TDB Bulk load	51

7. Evaluación de Calidad de los Datos	53
7.1. Evaluación nº 1 - Vocabularios	53
7.2. Evaluación nº 2 - Duplicados	55
7.3. Evaluación nº 3 - RDFUnit-Automatizado	56
7.4. Evaluación nº 4 - RDFUnit-Manual	57
7.5. Evaluación nº 5 - Análisis experto	57
8. Curado de los Datos	64
8.1. Curado nº 1 - Vocabularios	64
8.2. Curado nº 2 - Duplicados	65
8.3. Curado nº 3 - RDFUnit-Automatizado	66
8.3.1. RDFUnit-Automatizado para la ontología Schema.org	66
8.3.2. RDFUnit-Automatizado para la ontología PURL	68
8.4. Curado nº 4 - RDFUnit-Manual	69
8.5. Curado nº 5 - Análisis experto	73
9. Integración de los Datos	79
9.1. Unificación de vocabularios	80
9.2. Unificación de formatos de ratings	81
9.3. Unificación de tipos de ítems	84
10.Publicación del Dataset Curado	85
11.Explotación del Dataset	86
IV Conclusiones	88
12.Conclusiones y trabajo futuro	89
A. Publicaciones	94

Parte I

Introducción

Capítulo 1

Motivación

1.1. Evaluaciones y opiniones

1.1.1. Ítem

Llamaremos ítem a un elemento del mundo real que es aprovechado por las personas, dicho ítem puede ser un objeto, un servicio, una idea, un programa, etc. Además, debe poder ser abstraído a un modelo representado por una computadora, de manera tal que esa representación describa con precisión a qué se refiere ante la interpretación del lector.

Para ello, el modelo del ítem contendrá un conjunto de atributos que lo describen. Algunos más importantes que otros.

Por ejemplo, imaginemos que se debe representar una bicicleta mediante un conjunto de pares atributo;valor, podría utilizarse una representación como la siguiente:

Tipo: Bicicleta
Sexo: Unisex
Talle: 51
Cuadro–Material: Aluminio
Cuadro–color: Rojo
Cuadro–Tipo: Ruta
Horquilla–Material: Fibra de carbono
Horquilla–Color: Rojo
Asiento–tipo: Adamo
Asiento–Color: Blanco

La cantidad de atributos que pueden utilizarse para describir el ítem puede ampliarse ilimitadamente.

Reducir la cantidad de pares de atributos para describir el mismo ítem es posible de la siguiente manera:

```
Tipo: Bicicleta
Talle: 51
Marca: Merida
Modelo: Reacto 500
```

En este caso se aprovechó el hecho de que ya existan definiciones del ítem que intentamos describir, por lo que si se utilizan sólo los atributos que lo identifican, será suficiente para que el lector tenga la interpretación correcta del mismo.

1.1.2. Usuario

Las personas cotidianamente hacen uso de estos ítems, convirtiéndolos en usuarios del mismo. Y estos usuarios pueden de la misma manera ser computacionalmente representados mediante pares de atributo;valor. Y al igual que los ítems algunos atributos servirán para identificar al usuario.

1.1.3. Reseña

Definiremos a una reseña (de aquí en adelante review) a la representación mediante la computadora, de la medida de conformidad con respecto a dicha relación entre usuario e ítem.

Esta relación de uso entre usuario e ítem que puede observarse en la figura 1.1, contiene un grado de conformidad entre el primero y el segundo, si el ítem cumplió o no con las expectativas del usuario debería poder modelarse también para ser representado computacionalmente.

El objetivo de un review, es que un usuario pueda reflejar el sentimiento que le generó utilizar el ítem e informarlo a otros usuarios.

También los reviews dispondrán de un conjunto de atributos de los cuales algunos serán indispensables y otros que enriquecerán no sólo su valor intrínseco, sino también su utilidad para el contexto en el que será planteado.

Imaginemos un usuario que realiza un review sobre la bicicleta, podría generar el siguiente conjunto de pares atributo-valor:

```
Puntuacion:4
Titulo:‘‘Buena opcion’’
Texto:‘‘Liviana y comoda, pero un poco rigida para
      doblar, y no frena adecuadamente’’
Fecha:15/10/2012
```



Figura 1.1: Relación entre usuario, review e ítem

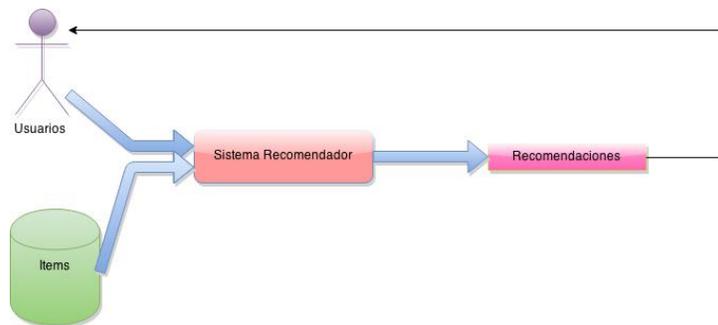


Figura 1.2: Flujo de un Sistema de Recomendación

La existencia de los reviews en la web es muy importante, ya que dan un panorama socialmente perfeccionado (dado que permiten que no sólo una persona opine sobre un ítem, lo que da a lugar a muchas evaluaciones y provoca que se acerque al valor real) sobre un ítem, característica que ayuda a quienes necesiten una descripción y valoración de los mismos que no provenga de quien los quiere promocionar.

1.2. Sistemas de Recomendación

Los sistemas de recomendación son herramientas de software que, en base a un conjunto de ítems (películas, libros, productos, hoteles, etc) e información sobre estos, y un conjunto de usuarios, intentan sugerir ítems apropiados a dichos usuarios [24]. Puede verse en la figura 1.2 cómo estos se componen. Los sistemas de recomendación se han vuelto una de las herramientas más poderosas para múltiples tipos de aplicaciones web, como comercio electrónico o páginas de noticias.

El desarrollo de estas herramientas, involucra conocimiento en múltiples áreas, como inteligencia artificial, minería de datos, estadística, etc.

Los sistemas de recomendación poseen tres enfoques, el de filtrado colaborativo, el basado en contenido y el no personalizado.

1.2.1. Sistemas de recomendación basados en contenido

Los sistemas de recomendación basados en contenido utilizan un conjunto de informaciones y descripciones de los ítems previamente valorados por un usuario para poder construir un perfil del mismo de manera tal de poder determinar, cuales son sus intereses [24].

Una vez construido el perfil, pueden procesarse las características de distintos ítems que potencialmente pueden ser recomendados a dicho usuario para determinar si alguno de ellos va acorde al perfil.

1.2.2. Sistemas de recomendación de filtrado colaborativo

Los sistemas de recomendación de filtrado colaborativo utilizan la información histórica de cada usuario para intentar encontrar y generar grupos de usuarios con gustos similares [24]. Para lograrlo se compara cada usuario con otro observando qué ítems evaluaron y qué puntajes fueron otorgados.

De esta forma, si se requiere predecir el interés de un usuario en un ítem, se podrá buscar en dicho grupo de usuarios con gustos similares e inspeccionar aquellos usuarios que hayan realizado un review sobre el ítem.

Los sistemas de recomendación de filtrado colaborativo tienen una eficacia superior a los basados en contenido, pero cuentan con una gran desventaja, no permiten predecir intereses para aquellos ítems que aún no poseen evaluaciones, o también para aquellos usuarios que no han evaluado ningún ítem. A esto se lo llama “arranque en frío”.

1.2.3. Sistemas de recomendación no personalizados

Éste es el más simple de los sistemas de recomendación, ya que como refiere su nombre, no toma en cuenta las características de los usuarios. Su funcionalidad se basa en el background de información obtenida sobre los ítems, recomendándolos indistintamente a cada uno de los usuarios habiendo previamente generado un ranking de popularidad [22]. Opcionalmente puede generarse más de un ranking separando los tipos de ítems (Por ejemplo tener un ranking de películas y otro de libros).

Estos sistemas de recomendación son muy populares entre los eCommerce.

1.3. La web semántica

En sus comienzos en los 90, la web podía verse como un conjunto de sitios web que ofrecían una colección de documentos web interconectados mediante la hipermedia, con el objetivo de comunicar información a los usuarios. El contenido de esos documentos sólo era generado por el mismo creador y publicador del documento y los usuarios se limitaban a consumirlo. Por otro lado, era a su vez estático, es decir, se publicaba en la misma forma que se almacenaba y no

cambiaba.

Hacia fines de los 90 los sitios web comenzaron a implementar una serie de herramientas (que si bien ya se encontraban disponibles anteriormente no se utilizaban por un problema de performance) que permitieron a los usuarios finalmente participar de la producción del contenido web. Lo que produjo notorios cambios en cuanto a la cantidad de información disponible y proveyó diferentes formas de uso de la web (blogs, redes sociales, canales rss, etc). Más adelante ante la apreciación del pasaje de web estática a una web dinámica, se acuñó a esa actual web como web 2.0 y retrómicamente 1.0 a la anterior.

Ese cambio provocó un aumento en el tamaño de la web, que se volvió inmensamente grande, y llevó a la necesidad de implementar tecnologías que ayuden al aprovechamiento de esa cantidad de información. Se comenzó entonces a utilizar una serie de frameworks y estándares que permitieron enriquecer mediante metadatos semánticos y ontológicos dentro de los estándares de la W3C los datos contenidos en los documentos de manera tal que estos puedan ser consumidos, interpretados y utilizados directamente no sólo por las personas, sino también por las computadoras. Esto generó que los datos también puedan ser relacionados entre sí, de la misma manera que los documentos son interconectados formando una web de documentos, los datos interconectados forman una web de datos paralela[7]. Todo este conjunto de actividades frameworks y herramientas forman la “Web semántica” que es el puntapié inicial para una web mucho más interoperable, lo que permite facilidades para el uso de la web por parte de las aplicaciones y da lugar a otro paso en la evolución de la web, la web 3.0. La figura 1.3 muestra ejemplos de las tecnologías más importantes que marcaron cada uno de los puntos de evolución recientemente mencionados.

La Web Semántica promete facilitar el desarrollo de la web social y la inteligencia colectiva, a través de mecanismos de clasificación, relación y descripción del contenido de la información publicada mejorando su interoperabilidad [1]. Promete también mejorar la recolección, agregación e integración de datos específicos mediante el uso de agentes de búsqueda automáticos que aprovechan las ventajas.

1.4. Reviews en la web semántica

La web 2.0 dio la posibilidad a los usuarios consumidores de la web de generar y publicar contenido en la misma, lo cual cumple con los requerimientos de una plataforma para reviews. Proporciona un entorno para crearlos y publicarlos, siendo está última una tarea muy sencilla.

Pero la dificultad de encontrarlos y explotarlos parece ser inversamente proporcional a a la de generarlos. Dado que a mayor facilidad de publicar contenido en la web, mayor se vuelve la inmensidad de la misma y mayor se vuelve la dificultad de encontrar algo dentro de ella.

Veamos dos ejemplos que requieren encontrar reviews en la web y cómo la



Figura 1.3: Evolución de la web

web semántica puede facilitarlos:

Imagínense que son ingenieros de Mérida y lanzaron al mercado la bicicleta Reacto 500. Como buenos ingenieros necesitan conocer qué opinan sus clientes, por lo que buscarán reviews en algún motor de búsqueda y luego leerán uno por uno cada review con el objetivo de resumir las opiniones. Humanamente realizar esta tarea para unos pocos reviews podría demandar mucho tiempo. Incluso peor aún, imagínense que necesitan saber que opina la gente de determinada región (por ejemplo el norte de Europa), la tarea de buscar los reviews necesarios se volvería aún más complicada. Con la posibilidad de contar con una web en la cual los datos son interpretados por las aplicaciones de software y estos a su vez están interconectados, podría crearse una aplicación que pueda automáticamente buscar, clasificar y procesar los reviews para generar automáticamente el resumen.

Ahora bien, si en lugar de requerir reviews de un ítem en particular, se necesitan reviews para una aplicación que recomiende ítems a usuarios, ya no sería una tarea realizable humanamente. Para ello haría falta una aplicación que haga crawling en la web y de alguna manera identifique reviews y a su vez identifique el ítem al cual el review hace referencia. Parece algo muy difícil de lograr, aún trabajando sobre sitios conocidos con documentos estructuralmente dominados los cuales se pueda recorrer el DOM automáticamente y acceder a los reviews. De nuevo, la Web Semántica promete solucionar este problema [14], con el uso de metadatos que dan información sobre los datos, haciendo que una aplicación pueda fácilmente identificar reviews y navegar por la hipermedia de los datos para conseguir información sobre el ítem y usuario referenciados [28].



Figura 1.4: Ejemplo de review en la web semántica

La figura 1.4 muestra un ejemplo concreto de un review publicado en la web, respetando los lineamientos de la web semántica.

En [12] se presenta un sistema con el objetivo de publicar reviews en la web semántica. Dicho sistema no tuvo éxito y la funcionalidad del mismo se encuentra actualmente inoperable.

1.5. Caso de estudio

Para mantener en contexto este trabajo, utilizaremos un caso de estudio. Se trata de una aplicación que integra información de reviews disponible en la web semántica para producir recomendaciones simples. En particular, ofrece los siguientes servicios:

Rankings de calidad Los rankings de calidad son listas de ítems ordenadas por el promedio de puntos obtenidos de sus reviews. Para construirlos es necesario obtener y combinar los puntajes de cada uno de los reviews de cada ítem.

Rankings de popularidad Los rankings de popularidad son listas de ítems ordenadas por la cantidad de reviews que posee cada ítem.

Listas de tipos Las listas de tipos son listas de los distintos tipos de ítem encontrados. Por ejemplo, películas, libros, productos, etc.

Listas de ítems Las listas de ítems son listas resultantes de búsquedas de ítems por nombre o por tipo. Para su construcción es necesario contar con los nombres o tipo de cada ítem.

Filtro Los filtros son opciones de filtrado de los rankings, para reducir la cantidad de ítems retornados por ellos. De manera que se puedan seleccionar ítems por fecha de review.

Descripciones Las descripciones son los detalles de los ítems, que incluyen toda la información que se dispone de estos incluyendo sus reviews. El usuario podrá recibir esta información proveyendo al sistema el id del ítem el cual se quiere consultar.

1.6. Organización

El Capítulo 2 introduce los conceptos de Web Semantica, sus principios y tecnologías y para que el Capítulo 3 presente la estrategia de trabajo en términos generales. Los Capítulos desde 4 a 11 discuten en detalle cada uno de pasos de la estrategia elegida, aplicándolos al caso de estudio. Finalmente, el Capítulo 12 resumen los resultados observados, saca conclusiones al respecto, y plantea trabajo futuro. El Anexo A presenta las publicaciones que fueron resultado del trabajo efectuado en este trabajo de tesis.

Capítulo 2

Elementos de la Web Semántica

Aquí se presentará un panorama descriptivo acerca de la composición de la web semántica.

2.1. Principios

2.1.1. Resource Description Framework (RDF)

RDF [6] es una familia de especificaciones de WC3 diseñada para modelar datos intercambiables en la web. Consta de expresiones hechas por tripletas. Cada triplete es considerada una sentencia para este lenguaje. Una triplete es un conjunto de un valor de cada uno de los siguientes tipos:

Recurso (sujeto) Todo aquello descrito por RDF se lo denomina recurso, este último podría ser por ejemplo una página web entera (por ejemplo un documento HTML "http://www.w3.org/Overview.html") o una parte de ella. Un recurso puede ser también un objeto que no se puede acceder directamente a través de la Web; por ejemplo un libro impreso. Los recursos son siempre nombrados por las URIs más identificadores de anclaje opcionales (ver [URI]). Cualquier cosa puede tener un URI; la extensibilidad de URIs permite la introducción de identificadores para cualquier entidad imaginable.

Propiedad (predicado) Una propiedad es un aspecto específico, característica, atributo o relación se utiliza para describir un recurso. Cada propiedad tiene un significado específico, define sus valores permitidos, los tipos de recursos que se puede describir, y su relación con otras propiedades.

Objeto Puede ser otro recurso o puede ser un literal; es decir, un recurso (especificado por un URI) o una cadena simple o de otro tipo de datos primitivo definido por XML. En términos RDF, un literal puede tener contenido

que es el formato XML, pero no se evalúa aún más por el procesador de RDF.

Los recursos declarados en forma de sujeto-predicado-objeto se conocen como tripletas. Esta estructura forma una vinculación dirigida de un gráfico etiquetado, donde las aristas representan el enlace entre dos recursos (propiedad), representados por los nodos del grafo. Las tripletas también pueden incluir el identificador del grafo que las contiene, agregando un valor más a la estructura y formando así las denominadas cuádrupletas (grafo-sujeto-predicado-objeto).

Su representación puede ser asociada tanto a un modelo entidad-relación como a un diagrama de clases de objetos. Las Propiedades RDF pueden ser considerados como atributos de los recursos y en este sentido corresponden a pares atributo-valor tradicionales. Las Propiedades RDF también representan las relaciones entre los recursos y un modelo RDF, por tanto, pueden parecerse a los de un diagrama entidad-relación. En la terminología de diseño orientado a objetos, los recursos corresponden a los objetos y propiedades corresponden a las variables de instancia.

2.1.2. RDF Schema (RDFS)

RDFS es una extensión semántica de RDF [9], que provee elementos básicos para la descripción de ontologías (también llamadas vocabularios RDF) con el objetivo de estructurar los recursos RDF. Proporciona la manera de definir las clases y las propiedades específicas de la aplicación en RDF. RDFS no proporciona las clases sino que proporciona el marco necesario para poder definir las.

Clases en RDFS se parecen mucho a las clases en lenguajes orientados a objetos. Esto permite que los recursos se definan como instancias de clases y subclases de las clases.

Elementos básicos

- `rdfs:Class` permite declarar recursos como clases para otros recursos.

A través de la propiedad `rdf:type`, se puede asignar un tipo al recurso, un recurso de tipo `rdfs:Class` puede entonces ser tipo de otro recurso. Por ejemplo, podemos definir el recurso `Auto` como un `rdfs:Class`, y a su vez podemos definir el recurso `Volkswagen Gol` con la propiedad `rdf:type` y siendo el objeto de esa propiedad el recurso `Auto`, entonces el tipo de `Volkswagen Gol` será `auto`.

La definición de `rdfs:Class` es recursiva: `rdfs:Class` es la `rdfs:Class` de cualquier `rdfs:Class`.

- `rdfs:Resource` es la clase a la que pertenecen todos los recursos.
- `rdfs:Literal` es la clase de todos los valores literales, cadenas y enteros.
- `rdfs:Datatype` es la clase que abarca los tipos de datos definidos en el modelo RDF.

- `rdfs:Property` es la clase que abarca las propiedades.

Elementos que definen relaciones

- `rdfs:subClassOf` es una instancia de `rdf:Property` (osea una propiedad) que permite definir jerarquías. Relaciona una clase con sus superclases.
- `rdfs:subPropertyOf` es una instancia de `rdf:Property` que permite definir jerarquías de propiedades.

Restricciones de Propiedades

- `rdfs:domain` es una instancia de `rdf:Property` que especifica el dominio de una propiedad P. Esto es, la clase de los recursos que aparecen como sujetos en las tripletas donde P es predicado.
- `rdfs:range` es una instancia de `rdf:Property` que especifica el rango de una propiedad P. Esto es, la clase de los recursos que aparecen como objetos en las tripletas donde P es predicado.

2.1.3. Vocabularios

Los vocabularios son una colección de clases y propiedades con sus respectivas URIs, que son utilizadas para describir significado. Dichos vocabularios pueden ser fácilmente creados por cualquier usuario, sólo es necesario darle uso a la URI y documentarlo en algún lado. Por lo general, son estándares de uso no restrictivos de propiedades y clases que poseen una documentación. El objetivo de los vocabularios es poder describir el significado de los recursos web y del mundo real, modelándolos en clases y propiedades que se utilizarán para describir al objeto en cuestión.

2.1.4. OWL

Web Ontology Lenguaje [19]: Es un vocabulario que funciona como lenguaje para crear ontologías en la web. Fue creado en el 2006 y aceptado por WC3 como estándar en 2007 en su versión OWL 1.1. Tiene por objetivo proveer reglas a los vocabularios para aumentar su expresividad. Estas reglas incluyen: jerarquías de clases, cardinalidad, relaciones de conjunto, tipologías de propiedades más complejas, etc. Lo que proporciona la posibilidad de crear ontologías que pueden representarse en un paradigma muy parecido a la orientación a objetos. Cabe destacar que OWL no es el único vocabulario con este objetivo, ya que RDFS es también un conjunto de estándares mucho más básico que permite estas características. En la actualidad existe la versión 2 de OWL [27] que es mucho más completa.

2.1.5. Ontologías

La aparición de OWL permitió darle mucha más expresividad y restricciones a los vocabularios, que ahora no sólo eran un conjunto de propiedades y clases, sino que podían tener una definición mucho más completa, que permitía describir taxonomías y relaciones entre clases que pueden formar axiomas. “An ontology is a formal specification of a shared conceptualization” [8]. Las ontologías se han convertido en uno de los pilares de la web semántica, esto se debe a que es uno de los principales componentes que permiten cumplir con el objetivo de ésta, que fue planteado en la introducción: “La Web Semántica promete facilitar el desarrollo de la web social y la inteligencia colectiva, a través de mecanismos de clasificación, relación y descripción del contenido de la información publicada mejorando su interoperabilidad.”

2.1.6. Motores de inferencias.

Los motores de inferencia son componentes de software que permiten establecer consecuencias lógicas en base a los axiomas definidos tanto por OWL como por RDFS [25]. Estos componentes tienen como objetivo enriquecer las ontologías, creando reglas de inferencia. Dichas inferencias pueden ser más o menos complejas dependiendo de la capacidad y la configuración del motor utilizado. Existen tanto gratuitos como pagos.

2.1.7. SPARQL

SPARQL se trata de un lenguaje estandarizado de consulta de grafos RDF. Se puede utilizar para expresar consultas que permiten interrogar diversas fuentes de datos (si es que los datos fueron almacenados de forma nativa como RDF o fueron definidos mediante vistas a RDF a través de algún middleware). Tiene capacidades para la consulta de los patrones obligatorios y opciones de grafo, junto con sus conjunciones y disyunciones. SPARQL también soporta la ampliación o restricción del ámbito de las consultas indicando los grafos sobre los que opera (grafos con nombre). Los resultados de las consultas SPARQL pueden ser conjuntos de resultados o grafos RDF.

2.1.8. Triplestore

Un triplestore es una base de datos construida con el propósito de almacenar y recuperar tripletas [23] a través de consultas semánticas.

Al igual que en las bases de datos relacionales, almacena la información en el triplestore y las recupera vía un lenguaje de consultas que en este caso es generalmente SPARQL. Pero por otro lado, además de las consultas, las tripletas pueden usualmente ser importadas/exportadas utilizando RDF y otros formatos.

Términos de conjuntos de colecciones de datos semánticos

Model: Colección de sentencias.

DataSource: Colección de Modelos. Siendo uno de ellos el modelo por defecto y el resto modelos con nombre. El DataSource es de lectura y escritura, por lo que se pueden agregar tripletas.

Dataset: Lo mismo que el DataSource pero estático, por lo que es de solo lectura.

Graph: Colección de tripletas. Cualquier modelo puede ser transformado a un grafo, y así tener una representación más cercana de RDF.

DatasetGraph: Un contenedor de Grafos, similar al DataSource (También de lectura y escritura) que provee una estructura para un grafo por defecto y grafos con nombre.

2.1.9. HTML semántico

El uso y participación en la Web Semántica a través de documentos RDF no es atractivo para la mayoría, porque no parece proveer un beneficio directo, ya que esto implica, aprender un lenguaje nuevo para generar documentos que sólo le será de utilidad a usuarios con un grado de conocimiento muy alto.

Para resolver este problema, existen etiquetas de marcado en HTML que le proporcionan información semántica al documento, que como se verá más adelante puede ser extraída para generar documentos RDF. Existen distintos tipos:

Microdatos: Son un grupo de pares nombre-valor anidados dentro del documento, en paralelo con el contenido existente. Dichos grupo son también llamados ítems y cada par nombre-valor es la propiedad [16]. Los atributos más utilizados son:

- `itemscope`: Se utiliza para crear un ítem
- `itemprop`: Se utiliza para crear una propiedad
- `a`, `href`, `src`, `img`: Se utilizan para definir valores URL
- `value`: Se utilizan para definir valores String
- `itemtype`: Se utiliza para establecer el tipo a un ítem.

La figura 2.1 muestra un ejemplo real del uso de microdatos con su resultado extraído.

Microformatos: Nacen con la intención acercar más personas al uso de la web semántica a través de una forma sencilla de utilizar una serie de atributos de las etiquetas de XHTML:

- `class`: especifica el nombre de la clase

```

Marcado:
<section itemscope itemType="http://schema.org/Person">
Hello, my name is
<span itemprop="name">John Doe</span>,
I am a
<span itemprop="jobTitle">graduate research assistant</span>
at the
<span itemprop="affiliation">University of Dreams</span>.
My friends call me
<span itemprop="additionalName">Johnny</span>.
You can visit my homepage at
<a href="http://www.JohnnyD.com" itemprop="url">www.JohnnyD.com</a>.
<section itemprop="address" itemscope itemType="http://schema.org/PostalAddress">
I live at
<span itemprop="streetAddress">1234 Peach Drive</span>,
<span itemprop="addressLocality">Warner Robins</span>,
<span itemprop="addressRegion">Georgia</span>.
</section>
</section>

Resultado Parseado:

Item
Type: http://schema.org/Person
name = John Doe
jobTitle = graduate research assistant
affiliation = University of Dreams
additionalName = Johnny
url = http://www.johnnyd.com/
address = Item(1)
Item 1
Type: http://schema.org/PostalAddress
streetAddress = 1234 Peach Drive
addressLocality = Warner Robins
addressRegion = Georgia

```

Figura 2.1: Ejemplo de marcado de microdatos y resultado

- rel: Se utiliza en los enlaces para indicar relaciones en los documentos.
- rev: Igual al rel pero en sentido inverso.

Con el uso del atributo class se puede entonces especificar un microformato a utilizar. Existen muchos tipos como por ejemplo: hCard (para describir personas), hreview (para describir reviews), geo (para describir posiciones), etc. Cada uno de ellos con distintas propiedades.

La figura 2.2 muestra un ejemplo real del uso de microformatos con su resultado extraído.

RDF-a: Permite directamente embeber tripletas (sujeto-predicado-objeto) utilizando namespaces de XML [4]. Modela la información en forma de grafo, a diferencia de microdatos y microformatos que lo hacen en forma de árbol, lo que hace que el mapeo a RDF sea claro, ya que en los otros casos puede ser problemático. También tiene la opción de darle tipo a los literales. Como contrapartida tiene la desventaja de ser mucho más complejo de utilizar.

La figura 2.3 muestra un ejemplo real del uso de rdf-a con su resultado extraído.

```

<ul class="vcard">
  <li class="fn n">
    <strong class="given-name">Guillermo</strong> <strong class="additional-name">García</strong><br />
    <span class="org">El Ejemplo S. A.</span>
  </li>
  <li class="adr">
    <span class="street-address">Calle falsa 1</span><br />
    <span class="locality">una ciudad</span>,
    <abbr class="region" title="Una región">UR</abbr>,
    <span class="postal-code">94301</span>,
    <abbr class="country-name" title="Un país">UP</abbr>
  </li>
  <li class="tel"><strong class="type" title="Teléfono del trabajo">Work</strong>: <span class="value">604-555-1234</span></li>
  <li class="url"><strong class="type" title="Sitio web oficial del trabajo">Work</strong>: <a href="http://ejemplo.com/"
    title="Ejemplo.com" class="value">http://ejemplos.com/</a></li>
</ul>

```

Resultado

- Guillermo García
El Ejemplo S. A.
- Calle falsa 1
una ciudad, UR, 94301, UP
- Work: 604-555-1234
- Work: Ejemplos.com@

Figura 2.2: Ejemplo de marcado de microformatos y resultado

```

<p xmlns:dc="http://purl.org/dc/elements/1.1/"
  about="http://www.example.com/books/wikinomics">
  In his latest book
  <em property="dc:title">Wikinomics</em>,
  <span property="dc:creator">Don Tapscott</span>
  explains deep changes in technology,
  demographics and business.
  The book is due to be published in
  <span property="dc:date" content="2006-10-01">October 2006</span>.
</p>

```

Resultado:
Título: Wikinomics
Creador: Don Tapscott
Fecha: 2006-10-01

Figura 2.3: Ejemplo de marcado de rdf-a y resultado

2.1.10. Extractores

Los extractores son herramientas que permiten extraer tripletas de los lenguajes de metadatos semánticos embebidos en HTML vistos anteriormente. Utilizan estándares como GRDDL[5] parseando todo el documento HTML y buscan sentencias para traducir a RDF y generar un nuevo documento que contiene sólo las tripletas de información semántica. Muchas veces (sobre todo con microformatos) los extractores tienen que tomar decisiones sobre cómo traducir a RDF, por lo que un mismo documento HTML puede ser extraído de distintas maneras según el extractor. Esto no ocurre con RDFa, ya que la equivalencia a RDF es mucho más clara.

2.1.11. Dublin core

Dublin core [3] es un vocabulario ampliamente utilizado para describir tanto recursos web como recursos físicos creado en 2012. Comenzó siendo un conjunto de 15 propiedades:

Title	Publisher	Format
Creator	Contributor	Identifier
Subject	Date	Source
Description	Type	Language
Relation	Coverage	Rights

Consta también de Dublin Core Metadata Initiative que provee un foro de desarrollo de estándares de metadatos interoperable. En la actualidad, se ha extendido a 55 propiedades y 22 clases.

2.2. Aplicaciones en la Web Semántica

2.2.1. DBpedia

DBpedia es la aplicación más importante de la Web Semántica, que tiene como objetivo extraer información de wikipedia, y crear una versión semántica de la información. Para ello creó una serie de ontologías, donde modelan y relacionan la información extraída de wikipedia [18].

Dbpedia en la actualidad es reconocido como el sitio autoritativo de recursos de la web semántica, siendo las URIs de estos recursos la mejor forma de identificarlos. Es por eso que la gran mayoría de las aplicaciones de la web semántica utilizan la información de dbpedia para enriquecer sus datasets. En Septiembre de 2013, se contaron más de 45 millones de links entre DBpedia y datasets externos como Freebase, OpenCyc, UMBEL, GeoNames, Musicbrainz, etc como muestra la figura 2.4.

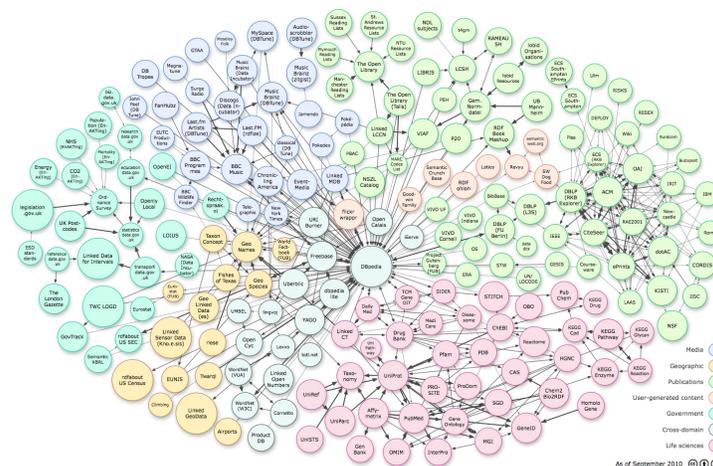


Figura 2.4: La utilización de DBpedia como fuente de datos

2.2.2. Revyu

Revyu es una aplicación que se utiliza para publicar reviews de cualquier tipo en RDF. Alentando al usuario a generar reviews en la Web Semántica sin la necesidad de conocimiento sobre la misma.

Tiene el objetivo de proveer información reusable para otras aplicaciones, y generar datos de confianza y recomendación en las redes sociales [13].

La información es publicada tanto en documentos HTML como RDF además de su SPARQL Endpoint, siendo así de utilidad para los distintos tipos de usuarios. También alienta el uso de links a distintos dataset semánticos, como el de DBpedia, RDF Book Mashup, etc.

2.2.3. Sindice

Sindice es una herramienta creada en conjunto por la Universidad de Deri, Fondazione Bruno Kessler y Openlink Software que proporciona múltiples tipos de API ofreciendo acceso a su dataset de la web de datos [21].

Este dataset contiene información recolectada de la web en múltiples formatos de la web semántica y puede ser accedido a través de un search engine, una API restful o un SPARQL endpoint.

En la actualidad posee indexados 708.26 millones de documentos.

2.2.4. Link Open Data Cloud Cache (LOD)

LOD al igual que Sindice proporciona acceso a un dataset recolectado de la web de datos pero de una manera mucho más restringida.

Se dispone de un text search (funciona como un search engine) o de un SPARQL Endpoint muy poco flexible y limitado en cuanto a la cantidad de

información ofrecida comparada con la que podría ofrecer. Sólo se puede acceder al dataset entero mediante federated queries, en caso de querer buscar sobre todo el dataset, el endpoint limita la consulta sólo a una parte del mismo.

También posee muchas restricciones respecto a los time-outs, por lo que las consultas no pueden ser muy flexibles. Para poder disponer de la funcionalidad completa del endpoint y así poder aprovechar tanto el dataset como las consultas SPARQL será necesario adquirir una licencia.

2.3. Tecnologías

2.3.1. Apache Jena

Jena es un framework de Open Source para Java que permite crear aplicaciones de Web Semántica y Linked Data.

Provee todas las funcionalidades necesarias para extraer, crear y publicar documentos RDF. Tiene soporte además para múltiples otros formatos de la web semántica.

También proporciona la posibilidad de crear dataset semánticos y utilizarlos mediante código en Java o a través de un procesador SPARQL llamado ARQ. Incluye además, opciones de serialización de grafos RDF a bases de datos relacionales.

2.3.2. JSON Simple

JSON simple es una pequeña librería para Java que permite una fácil y rápida serialización de objetos a Strings de JSON.

2.3.3. Jersey

Jersey es un framework para Java que provee una API que extiende las herramientas JAX-RS que simplifican el desarrollo de una API Restful.

2.3.4. RDFUnit

RDFUnit es un framework creado con el objetivo de presentar una metodología para realizar una evaluación de calidad sobre un dataset semántico [17].

Dicho framework provee una serie de patrones que ayudarán a testear posibles errores comunes en los dataset, brindando la posibilidad al usuario de crear los propios. También posee un mecanismo para detectar posibles test en un dataset.

Parte II

Propuesta

Capítulo 3

Enfoque General

3.1. Estrategia propuesta

Con el fin de crear una aplicación que satisfaga los requerimientos mencionados anteriormente, se debe encontrar un procedimiento que incluya desde obtener los datos relevantes de la web hasta llevarlos a un estado que permita una explotación satisfactoria.

El procedimiento debería incluir los siguientes pasos

Selección de vocabularios Tanto la recolección como la publicación de datos en la web semántica involucra la elección del o de los vocabulario/s que mejor modelen el dominio de problema, con la excepción que para su publicación existe la posibilidad de desarrollar uno propio que se ajuste correctamente en caso de que no se encuentre uno existente.

Recolección Proceso que comprende dos tareas (Búsqueda y Obtención) en el cual se intenta conseguir los datos deseados, los cuales se encuentran dispersos en la web y para ello pueden utilizarse múltiples herramientas y servicios web.

Extracción y almacenaje de los datos Se le aplica estos dos pasos a los datos crudos obtenidos en la web para poder tener la información semántica y descartar el resto en un formato mucho mejor procesable.

Evaluación de Calidad de los Datos Se evalúa si los datos poseen la calidad mínima necesaria para crear una aplicación que satisfaga a los requerimientos.

Curado de los Datos Intentar corregir los problemas de calidad de los datos encontrados en el paso anterior. Siempre y cuando sea posible y viable.

Integración de los datos Este puede ser el proceso más costoso pero también el más importante, en el cual se intenta unificar e interconectar la

Luego se deberá analizar si existen las propiedades para cubrir las necesidades mínimas de los casos de uso. Esto significa que pueda modelar toda la información que más adelante será requerida. Por ejemplo, si se quiere construir una aplicación que compare autos, al momento de elegir un vocabulario que modele autos, es necesario que contenga ciertas propiedades que puedan expresar información para determinados casos de uso, como comparar cantidad de puertas, lo que requeriría que el vocabulario elegido contenga una propiedad que exprese la cantidad de puertas del auto.

Es posible que ante una aplicación muy extensa, con casos de uso muy complejos, no se consiga un vocabulario con propiedades tan abarcativas que puedan cubrir todos los casos de uso.

Para esto, se puede aprovechar que las propiedades de un vocabulario, no necesariamente tienen que ser utilizadas estrictamente dentro del mismo. Lo único que debe respetarse es el dominio y rango de cada una, si no se explicita, puede utilizarse en conjunto con otros vocabularios.

Goodrelations[15] es un ejemplo del uso de propiedades de múltiples vocabularios para crear uno nuevo.

Y por último se debería intentar buscar ejemplos reales que muestren el uso que le dieron los usuarios a la ontología, para determinar qué propiedades están incorrectamente interpretadas o también para los casos donde las propiedades que se encuentren en desuso.

Con estas precauciones en mente se puede emprender la búsqueda, que podría tener como comienzo búsquedas en search engines. Existen dos buscadores específicos para esta tarea:

3.2.1. Linked Open Vocabulary (LOV)

LOV proporciona una plataforma técnica de búsqueda y evaluación de calidad sobre un dataset extraído de linked data cloud que contiene descripciones de vocabularios RDFS y ontologías OWL [26]. Esas descripciones están en forma de metadatos y pueden ser generados tanto por los autores de los vocabularios como por curadores de LOV. Posee además de la búsqueda las funciones de estadística o sugerencia.

Actualmente el dataset está integrado por 475 namespaces distintos que contienen una media de 10 clases y 20 propiedades, siendo schema.org el más grande de ellos.

3.2.2. Vocab.cc

Vocabcc es un proyecto open source que permite a los desarrolladores de RDF realizar búsquedas de vocabularios de Linked Data.

Para facilitar la decisión de seleccionar un vocabulario deseado, proporciona además información estadística de cada uno sobre el dataset Billion Triple Challenge (BTCD)[10]. Esta información incluye el número de apariciones globales de la URI dada en el BTCD, así como el número de documentos dentro de la BTCD, que contiene el URI dado. Estos números permiten una clasificación de propiedades y clases, respectivamente, con respecto a su uso. También se proporciona información acerca de la posición de una URI dada en estos rankings.

Los desarrolladores pueden buscar las URIs con queries arbitrarias o búsquedas de URIs específicos (prefijos comunes se resuelven automáticamente con datos de prefix.cc).

Para permitir una fácil integración de la funcionalidad vocab.cc, toda la información está disponible como RDF y se puede acceder como Servicio Vinculado.

3.3. Recolección

Como se mencionó antes, la web contiene grandes cantidades de documentos publicados con información semántica. Pero la tarea de encontrarlos, con el agregado de que sólo una pequeña porción de ellos será relevante para los requerimientos no es trivial en lo absoluto debido a la inmensidad del universo en el que se encuentran. La forma de llevar a cabo este objetivo está atada al hardware disponible, tanto para almacenar los datos, como para el tiempo que va a emplear la ejecución de esta tarea.

Dado que las bases de datos semánticas sólo almacenan información en forma de tripletas o cuadrupletas, los documentos encontrados deberán someterse a un proceso de extracción que seleccione las sentencias HTML y las convierta a alguno de los lenguajes que soportan tripletas o cuadrupletas. Para esto existen múltiples herramientas.

Una vez encontrados, descargados y transformados los documentos HTML a documentos semánticos puede construirse la base de datos semántica con la información recolectada.

Estos son los cuatro pasos necesarios para lograr tener el dataset semántico con el cual se puede empezar a trabajar. Cada uno de ellos posee distintas alternativas para su realización, algunas se describirán a continuación

3.3.1. Búsqueda

La forma de ejecución de esta tarea dependerá de algunos aspectos:

- Recursos de hardware disponibles
- Cantidad y calidad de la información requerida
- El grado de atemporalidad mínima tolerable en los datos

El primer paso para realizar la recolección es intentar responder la siguiente pregunta: *¿Dónde encuentro la información?*

Una vez seleccionados los vocabularios, se necesitará obtener fuentes de datos que contengan sus datos publicados en los vocabularios previamente seleccionados.

Para lograrlo se podrá utilizar como punto de partida:

Sitios indexadores: Son algunos sitios que disponen de un dataset muy grande procesado con documentos indexados, que ofrecen consultar dicho dataset a través servicios web. Generalmente proveen una API donde se pueden consultar los datos mediante distintos grados de flexibilidad.

Sindice, LOD cloud cache y UriBurner son algunos ejemplos de estos sitios. Se puede utilizar entonces, dichos servicios web a fin de obtener una lista de URLs en las cuales se cree que contendrán la información necesaria.

Sitios autoritativos: Son sitios conocidos que generan información relevante y la publican en las ontologías y vocabularios seleccionados. Ejemplos aplicados al caso de estudio podrían ser IMDB (que publica reviews de películas bajo el vocabulario schema), o Rottentomatoes (que hace lo mismo pero no solo con películas). Se podrán utilizar entonces estos sitios como punto base para un posible crawling.

Catálogos de endpoints: Son catálogos provistos por algunos sitios que mantienen una lista actualizada de SPARQL endpoints junto con el estado de disponibilidad en el que se encuentran. Por ejemplo los sitios <http://labs.mondeca.com/sparqlendpointsstatus/> y <http://www.w3.org/wiki/SparqlEndpoints> . Este último además provee detalles sobre la información de los mismos.

Consultar estos sitios entonces generará una lista de endpoints SPARQL los cuales se podrían utilizar para pedir la información necesaria.

Volcados de datos: Son datasets muy grandes que fueron el resultado de un web crawling, los cuales están disponibles para su descarga y se pueden utilizar para procesarlos y obtener los datos requeridos. El más importante puede ser descargado de <http://challenge.semanticweb.org/2014/> .

3.3.2. Obtención

Este paso depende directamente de la fuente de datos seleccionada, a causa de que el formato de la información difiere entre las distintas fuentes de datos.

Para este paso se dispone de las siguientes estrategias:

Web Crawling: Realizar un crawling partiendo de unas pocas URLs seleccionadas en el paso anterior obtenidas de sitios autoritativos. Existen formas distintas de hacer web craling, dependiendo del nivel de profundidad

en el cuál se recorrerá la web podría también utilizarse los sitios indexadores, SPARQL queries, o motores de búsqueda para obtener una lista de URLs que contienen la información deseada, y luego realizar un crawling de profundidad uno sobre cada url. Hacer crawling con profundidades muy grandes requiere de una algoritmia mucho más compleja para evitar loops, y también de muchos más recursos de hardware, pero se podrá obtener mucha más información.

De-referenciamiento de URIs: Igual al web crawling, pero exclusivo de documentos semanticos NO embebidos, ya escritos en un formato nativo de la web semántica como RDF, turtle, n-Triples, etc. Luego se puede recorrer la hipermedia realizando lo que se denomina un "follow your nose" (equivalente al crawling de documentos HTML, pero para documentos RDF), que se realiza de-referenciando los documentos que son objeto de la propiedad owl:sameAs, o rdf:seeAlso.

Descarga de las respuestas de las APIs: Este es otro caso del uso de los sitios indexadores, SPARQL queries, o motores de búsqueda pero en lugar de que la información pero en lugar de utilizar como dato solamente la URL, se utilizará también la información cacheada de dichos documentos y para evitar el crawling.

Como desventaja la información podría encontrarse desactualizada, pero como ventaja se podrá obtener información que ya no esté disponible. Todo dependerá de las necesidades de la aplicación. La información obtenida de estas APIs ya debería encontrarse en un formato de la web semántica por lo que no requerirá tampoco una futura extracción.

Procesamiento de grandes volcados: Este paso requiere de la utilización de recursos más complejos de hardware, ya que estos volcados suelen tener volúmenes de varios teras de información y para procesarlos se requerirá de mucha RAM, memoria secundaria y microprocesador. La idea de optar por este paso es o bien para utilizar directamente los datos inmediatamente disponibles o bien para conocer las URL de los documentos con la información deseada (luego de inspeccionar el volcado determinando los documentos relevantes) para luego realizar un crawling de profundidad 1, o directamente utilizar la información contenida en el volcado. Esta estrategia podría concluir siendo similar a alguno de los pasos anteriormente vistos, con el agregado de realizar el trabajo que realizan los sitios indexadores, que es procesar grandes volúmenes de datos.

3.4. Extracción y almacenaje

Una vez que se logró encontrar la información requerida en la web y tener una copia local, se necesita darle un mínimo procesamiento a determinados datos. Específicamente a aquellos que estén en un formato de información

semántica embebida, que requerirán un proceso de extracción para luego ser almacenados en un triplestore.

3.4.1. Extracción

Extracción significa, parsear el documento HTML, que como mencionamos anteriormente puede contener información semántica en formato RDF-a, microformatos o microdatos, buscando la información semántica para luego generar un documento RDF (u otro lenguaje de tripletas puro) que represente esa información encontrada en tripletas que puedan ser almacenadas bajo un triplestore.

Si bien podría escribirse manualmente un algoritmo que realice esta tarea existen muchas herramientas que lo hacen, por lo que es recomendable la utilización de alguna de ellas.

Los extractores más utilizados son los siguientes:

- **getSchema:** Es una herramienta online que se utiliza a través de una API Restful para extraer documentos con microdatos. Como respuesta se obtendrán documentos semánticos con la información extraída en formatos N-Triples, JSON, o N3. Es una herramienta rápida y eficaz pero sólo sirve para microdatos.
- **RDF Translator:** Funciona también a través de una API Restful, y además de soportar también documentos con formato RDF-a, provee la funcionalidad de transformar los documentos en sentido inverso (de tripletas a información semántica embebida en HTML). También está la posibilidad de descargarse la librería y correr el algoritmo localmente.
- **Any23:** Una herramienta muy potente y completa que cuenta con una comunidad que lo actualiza constantemente. Al igual que las anteriores se puede utilizar de forma online a través de una API restful. Tiene como ventaja que soporta también microformatos. Es el extractor utilizado por Sindice. También está disponible en forma de librería para utilizar localmente.
- **Data Linter:** Es una herramienta online que parsea documentos RDF-a, microdatos y JSON-LD. Muy útil para analizar documentos, ya que dispone de varias ventajas:

Presenta la información organizada en tablas anidadas que son mucho más amigables para un análisis humano.

Posee un mecanismo de inferencia que alerta cuando se viola la sintaxis de los vocabularios.

Como contrapartida, la información retornada por la herramienta es en texto plano. Por lo que no puede ser utilizado en un triplestore.

3.4.2. Almacenaje

Con la información recolectada de internet en forma de tripletas (o cuadrupletas) ya puede ser almacenada conjuntamente en un triplestore.

Se disponen de muchas opciones de triplestores en la actualidad, algunos pagos y otros gratuitos. Cada uno con ventajas en algunos aspectos y desventajas en otros.

Muchos son librerías que forman parte de un framework, además algunos mapean tripletas a otros motores de base de datos como por ejemplo MYSQL o POSGRE.

Algunos posibles triplestores pueden ser

- TDB: Componente del framework Jena, que puede ser accedido mediante línea de comandos o a través de la API de jena. Almacena tanto tripletas como cuadrupletas, y las almacena en varios archivos donde cada uno indexa los datos de distintas formas. Tiene una muy aceptable performance pero pequeños errores en su uso pueden corromper la información fácilmente.
- SDB: Al igual que TDB es un componente de Jena, pero que no almacena la información como archivos en el disco, sino que mapea los datos a un motor de bases de datos subyacente como MYSQL y POSGRE. Su performance está atada a dicho motor de bbdd subyacente pero por lo general no suele dar buenos resultados.
- Sesame triplestore: Componente del framework Sesame, que tiene la opción de almacenar la información en disco o en memoria. Lo que puede significar un improtante beneficio para quienes requieran performance elevada en queries. Soporta no solo SPARQL sino también SeRQL. Tiene además la ventaja de poder integrar Alibaba, que es un mapeador de clases de Java a ontologías RDF.

En el Capítulo 6 de [2] se observan los siguientes resultados comparativos entre las distintas bases de datos semánticas.

- To load 100m triples of evaluation data:
 - Sesame:** 3 days 6 hours
 - Jena TDB:** 1.5 hours
 - Jena SDB:** 1 day 15 hours
- Complex Query Mixes per Hour (rate of query answering – higher = better) for 1M triples:
 - Sesame:** 18,094
 - Jena TDB:** 4,450
 - Jena SDB:** 10,421

- Complex Query Mixes per Hour for 25M triples:
 - Sesame:** 1,343
 - Jena TDB:** 353
 - Jena SDB:** 968
- Complex Query Mixes per Hour for 100M triples:
 - Sesame:** 254
 - Jena TDB:** 81
 - Jena SDB:** 211
- Simple Query Mixes per Hour for 1M triples:
 - Sesame:** 38,727
 - Jena TDB:** 15,842
 - Jena SDB:** 15,692
- Simple Query Mixes per Hour for 25M triples:
 - Sesame:** 39,059
 - Jena TDB:** 1,856
 - Jena SDB:** 4,877
- Simple Query Mixes per Hour for 100M triples:
 - Sesame:** 3,116
 - Jena TDB:** 459
 - Jena SDB:** 584

No sólo se debería elegir el triplestore en cuanto a su performance, su facilidad de uso y flexibilidad también es un aspecto muy importante a evaluar.

3.5. Evaluación de Calidad de los Datos

Como sabemos los reviews son creados por usuarios que en su mayoría no están familiarizados con el desarrollo de una aplicación, esto causa que una parte muy significativa del contenido publicado no esté de la forma adecuada para ser procesado. La falta de calidad en el contenido publicado puede deberse tanto a errores por parte del usuario como por parte del publicador.

El publicador deberá asegurarse que los datos respeten rigurosamente las ontologías en las cuales se publican.

El sitio web en el cual el usuario se encuentre realizando el review deberá guiarlo en todo lo posible para lograr que la información quede en un formato adecuado.

Aunque también existen muchos problemas que no dependen del sitio web, generalmente errores semánticos de calidad, donde lo redactado esta hecho de forma inconsistente o insuficiente.

Este paso entonces tiene por objetivo encontrar todos los problemas de calidad que pueda haber en el dataset que acaba de ser descargado y extraído y que generen inconvenientes para una posterior integración/explotación.

La estrategia se divide en dos partes, una formal y otra informal.

La formal se encuentra ligada a la detección de errores sintácticos en el dataset, que son generalmente causados por una mala utilización del vocabulario (Aunque también suelen aparecer problemas causados por malas definiciones de los vocabularios)

El ejemplo típico de este tipo de error es el uso incorrecto del dominio o rango de una propiedad.

Encontrar este tipo de errores no es una tarea demasiado compleja, disponiendo de los vocabularios se puede hacer inferencia sobre el dataset y determinar automáticamente los errores sintácticos.

Y luego se encuentra la estrategia informal, que intenta encontrar los problemas semánticos del dataset, para los cuales resulta extremadamente difícil su detección automatizada.

Un ejemplo de este caso es la falta de información precisa necesaria para identificar un ítem, por ejemplo poner “batman” como nombre, siendo esta la única forma de identificarlo. Como sabemos batman puede referirse a muchos ítem distintos y se necesita un nombre más preciso para su identificación. Este problema haría más dificultosa una posible integración, ya que no sería tan simple identificar cuales reviews hablan de los mismos ítems.

Otro ejemplo es el de la inconsistencia en la información provista, si por ejemplo se establece `schema:Book` como tipo de ítem pero el nombre del ítem es “Samsung SyncMaster 753s” claramente es el caso de un tipo incorrecto, ya que hay una propiedad que sólo tendría sentido si se tratara de un `schema:Product`. Este último error modificaría el correcto funcionamiento de una posible aplicación resultante además de interferir en la integración. Ya que si esa aplicación por ejemplo, lista reviews según el tipo de ítem, cuando un usuario busque reviews de libros, se encontraría con el review de un monitor.

Estos últimos errores suelen ser muy difíciles de encontrar y prácticamente imposibles de detectar mediante búsquedas automáticas.

Para lograrlo se requiere observar humanamente el vocabulario y reflexionar sobre el mismo, deduciendo errores que podrían aparecer, también ayudaría mucho observar resultados de estadísticas sobre el uso de propiedades en el dataset.

Existen frameworks para realizar estas operaciones.

3.6. Curado de los Datos

En el paso anterior se describieron los problemas en la calidad del dataset que tendrán un impacto en la aplicación resultante, o que, podrían limitar o imposibilitar la realización de la misma. Dichos problemas pueden ser muchos, y algunos muy difíciles de solucionar, será parte entonces del proceso, reconocer aquellos que su resolución sea viable y además encontrar la forma de implementarla.

Cabe destacar que el proceso de evaluar el dataset en búsqueda de problemas y implementar soluciones es iterativo, debido a que una mejora puede conllevar a la detección de nuevos problemas.

3.7. Integración de los datos

Los datos recolectados fueron generados por distintos usuarios, en múltiples sitios y bajo distintas ontologías y estándares. Estos aún curados, necesitan un último paso para poder realizar una explotación, y es la integración.

Este gran y dificultoso proceso abarca cualquier operación que intente dar una visión más unificada de la información. Este proceso puede tener distintos niveles y aspectos a integrar, como podría ser por ejemplo, unificar las ontologías de los reviews, o bien en una nueva ontología de review, o bien en una ya existente, para lograr tener información semánticamente más parecida. Ya que este proceso puede ser muy dificultoso, habrá que ver en base a los requerimientos, qué aspectos de los datos se integrarán.

Una vez realizada la integración mínima necesaria para los requerimientos, el dataset ya estará listo para su explotación.

3.8. Publicación del Dataset Curado

Existen varias maneras de publicar el dataset, y la elección de una en particular dependerá tanto de para qué se podría utilizar el dataset en el futuro como de los recursos de tiempo/hardware/económicos que se esté dispuesto a gastar.

Una posible solución muy barata y simple es generar un volcado de la base de datos, comprimirlo y subirlo a un hosting de archivos como Mega. Cualquier usuario podría descargarse entonces la base de datos y utilizarla de la forma que más le convenga. Tendría el problema en ese caso de no serle útil a usuarios con pocos conocimientos sobre esta tecnología, o que no posean demasiados recursos de hardware, o tiempo.

Una solución un poco más costosa es utilizar un servidor (ya sea propio, pago, o simplemente una pc), y crear un SPARQL Endpoint accesible mediante la web. Esta última opción puede implementarse utilizando algunas herramientas:

Fuseki: SPARQL endpoint que utiliza el protocolo SPARQL mediante HTTP con estilo REST. Tiene una performance aceptable y la ventaja de ser muy sencilla su instalación y puesta en marcha. Se puede directamente utilizar un volcado de TDB.

Virtuoso Server: Middleware que incluye no solo un endpoint, sino también un motor de base de datos, un server, una aplicación web y todo lo necesario para publicar los datos en la web. Puede ser muy útil pero su instalación y puesta en marcha no es trivial. Y requiere la adquisición de una licencia para su uso.

ARQ: Componente de Jena que funciona como query engine, y puede ser utilizado para armar el endpoint manualmente, eso significa realizar a mano la aplicación web.

3.9. Explotación del Dataset

Por último se llega al paso de explotación.

La forma en la que se proceda a implementarlo depende de múltiples factores que dependerán de los recursos de hardware disponibles, el tiempo de desarrollo que se desee emplear y la calidad del dataset obtenido en los pasos anteriores.

En general, cualquier aplicación resultante será correcta si logra respetar los requerimientos.

El único punto a tener en cuenta es el de elegir correctamente un tipo de sistema de recomendación de manera que se pueda aprovechar de la mejor forma posible la información existente en el dataset.

Por ejemplo, si el dataset no contiene demasiados datos descriptivos de los ítems, no sería conveniente utilizar un sistema de recomendación basado en contenido, ya que la aplicación resultante no funcionaría de una forma muy útil. De la misma forma que si dispone una gran cantidad de datos acerca de los autores, debería considerarse escoger un enfoque colaborativo para aprovechar de la mejor manera el dataset.

Teniendo eso en consideración, las herramientas/tecnologías/lenguajes/etc utilizados para su construcción y desarrollo serán independientemente escogidas por el desarrollador de la aplicación.

Parte III

Caso de Estudio

Capítulo 4

Selección de Vocabularios

La selección de vocabularios es el primer paso en la estrategia propuesta en el Capítulo 3 para explotar la web semántica. En este capítulo mostramos cómo fue aplicada a nuestro caso de estudio.

Como se dijo anteriormente, seleccionar vocabularios implica reconocer qué propiedades mínimamente se requerirán para así poder comprobar si un vocabulario/ontología es suficiente en cuanto a su cobertura de las mismas.

En la actualidad existen cuatro vocabularios que cumplen los requerimientos mínimos para modelar el dominio de problema planteado.

4.1. RDF Review Vocabulary

También conocido como Review Ontology, RDF Review Vocabulary es una de las ontologías más antiguas de review, que fue pensada para uso del lenguaje RDF y está definido bajo el namespace <http://purl.org/stuff/rev#>.

Fue utilizado para la construcción Revyu , y sirvió como guía para otras ontologías.

Consta de tres clases y trece propiedades.

4.1.1. Clases

Comment: Un comentario sobre el review.

Feedback: Expresa la utilidad del review.

Review: El review mismo.

4.1.2. Propiedades

commenter: Especifica el usuario que realizó el comentario del review.

Tiene dominio Feedback o Comment y rango foaf:Agent.

Actualmente se encuentra en desuso.

hasReview: Enlaza el ítem evaluado con el review.

Su dominio es rdfs:Resource (siendo ésta la clase del ítem evaluado) y su rango es Review. Es una de las propiedades principales.

hasComment: Idem anterior pero con el comentario en lugar del review.

Se encuentra actualmente en desuso.

hasFeedback: Idem anterior pero con feedback en lugar de comentario.

Se encuentra actualmente en desuso.

maxRating: Establece el puntaje máximo que es posible otorgar por un usuario a través de la propiedad rating.

Tiene como dominio Review y como rango Literal siendo este último un número positivo.

Su ausencia en un review asume su valor por defecto (5). Por lo que si bien no es indispensable que esté, se deberá respetar la convención a la hora de generar el rating.

minRating: De la misma forma que el anterior, sólo que establece el puntaje mínimo y su valor por defecto es (1).

positiveVotes: Se refiere a la cantidad de votos positivos que tuvo el review, otorgados por usuarios que lo leyeron y lo encontraron útil.

Su dominio es Review y su rango Literal siendo este último un número positivo.

Se encuentra actualmente en desuso.

rating: Una de las propiedades principales, indica el valor numérico otorgado por el creador del review sobre el ítem evaluado.

Su dominio es Review y su rango es Literal siendo este último un número entre los valores de minRating y maxRating.

reviewer: Especifica el usuario que realizó el review.

Tiene dominio Review y rango foaf:Person.

text: Otra de las propiedades principales, define el texto que describe el sentimiento del usuario hacia el ítem.

Tiene como dominio Review y como rango Literal.

totalVotes: Exactamente igual a positiveVotes.

title: El título del review .

Tiene dominio Review y rango Literal. Subclase de dc:title.

No tiene demasiada utilidad para el caso de estudio y además se encuentra en desuso.

type: Enuncia el tipo de ítem que clasifica taxonómicamente al ítem evaluado.

Su dominio es rdfs:Resource (siendo ésta la clase del ítem evaluado) y su rango no se encuentra especificado.

Es una propiedad muy útil pero actualmente se encuentra en desuso.

date: Si bien no está definida dentro del vocabulario, es correcto utilizar <http://purl.org/dc/terms/date>, implica la fecha en la que se realizó el review.

De aquí en adelante, para referirse a una propiedad de esta ontología se utilizará el prefijo purl:, de manera que por ejemplo la propiedad text bajo el namespace <http://purl.org/stuff/rev#text> se escribirá como purl:text.

4.2. hReview

Como se mencionó anteriormente, está establecido por convención, que los microformatos son una forma de publicar información en la web semántica, pero al no disponer de namespaces, no pueden ser representados por ninguna ontología o ningún otro lenguaje de la misma.

Al no poder utilizar ontologías que modelen reviews surgió la necesidad de crear un estándar específico para embeberlos dentro de HTML utilizando microformatos.

Dicho estándar se encuentra actualmente en la versión 0.4 [4] y propone el uso de 10 propiedades, que se supone, deberían ser suficientes para cubrir todas las necesidades a la hora de generar un review .

summary (opcional): Puede ser el título o nombre del review, o es posible también hacer una pequeña sinopsis del mismo.

Se encuentra en desuso.

type (opcional): Representa el tipo de ítem evaluado, pero se encuentra acotado a alguno de estos product — business — event — person — place — website — url .

También está en desuso.

item: Esta propiedad enuncia toda la información que se crea necesaria para identificar al ítem, mínimamente los atributos nombre, url y foto.

Para lograr bajo una propiedad cubrir todos los atributos, el rango de la misma debería ser un hCard, que luego contendrá las propiedades mínimas necesarias: fn, url, photo y cualquier otra que se quiera adicional.

reviewer (opcional): Al igual que ítem, indica todo lo necesario para identificar a la persona autora del review, para lo cual también deberá representarse con un hCard.

dtreviewed (opcional): Se refiere a la fecha en la que fue creado el review.

rating: El valor numérico con el cual el usuario expresa su satisfacción con el ítem, y está formado por un entero con un solo decimal de precisión, que se encuentra dentro del rango 1.0 a 5.0. Dicho rango puede ser alterado con la presencia de las propiedades worst y best que restringen el valor mínimo y máximo respectivamente.

description (opcional): Establece el valor textual con el cual el usuario expresa su satisfacción con el ítem, creando una sinopsis detallada del mismo.

tags (opcional): Una etiqueta intenta establecer una idea acerca de qué se trata el contenido en una sola palabra para una rápida identificación o para mejorar las búsquedas.

permalink (opcional): Genera una URI que identificará al review creándole una especie de ID, que será útil para los casos donde se podría repetir la publicación del mismo.

license (opcional): Expresa la licencia del review.

El indicador “(opcional)” se refiere a si es indispensable para conformar un hReview o no, de manera tal que si no se encuentra una propiedad que no está marcada como opcional no podrá ser considerado un hReview.

Cabe destacar que muchas de las propiedades opcionales, podrían ser necesarias para el caso de estudio.

El problema con este vocabulario surge a la hora de trabajar con la información obtenida, que no puede ser representada por ningún otro lenguaje de la web semántica, por lo que se vio la necesidad de mapear las propiedades de hReview, a otro vocabulario que sí pueda.

Esto llevó a que en la web donde definen hReview lo consideren compatible con RDF Review Vocabulary, por lo que en Noviembre de 2007 se creó una herramienta que transforma de uno al otro hreview2rdfxml.xsl, pero existe un problema con el rango de algunas propiedades, por ejemplo reviewer (propiedad homónima en ambos vocabularios, pero una con rango hCard y otra con rango foaf:Person).

En general si bien este vocabulario bien utilizado puede ser efectivo, resulta poco flexible y compliado de manejar por parte de quien quiera explotarlos, el motivo por el cual se ha vuelto muy popular es su facilidad para generarlos, dado que microformatos es un lenguaje muy sencillo y cualquier persona con un relativamente mínimo conocimiento de HTML puede generar sin problemas

un hReview, teniendo además herramientas online como opción, que generan el código a través de un formulario. Como es el caso de <http://microformats.org/code/hreview/creator>.

4.3. RDF Data Vocabulary

En Mayo de 2009 Google anuncia la introducción de los llamados “Google Rich Snippets”, estos fragmentos enriquecidos son una convención de etiquetas (con soporte para RDFa-lite y microdata) que permitían agregar información útil a los SERP del buscador de Google. De manera tal que los datos que contenían estos fragmentos, recibían un tratamiento especial.

Sin embargo en el anuncio, Google revela que el soporte se limitó al uso de las clases y propiedades del vocabulario definido en una página notoriamente improvisada llamada <http://rdf.datavocabulary.org/> .

En ella se establecían modelos de clases para varios tipos de ítems, tales como Persona, Organización o Producto y también para los Reviews.

La clase Review, quedó definida bajo el namespace <http://data-vocabulary.org/Review> e incluía las siguientes propiedades:

- `itemreviewed`: Enlace al ítem que está siendo evaluado.
- `rating`: El valor numérico con el cual el usuario expresa su satisfacción con el ítem, tiene como rango un valor numérico bajo la clase `xsd:string` o `Rating`, y los valores posibles se encuentran en escala de 1 a 5, pudiendo la misma ser alterada con la presencia de las propiedades `worst` y `best` que restringen el valor mínimo y máximo respectivamente.
- `rating`: El valor numérico con el cual el usuario expresa su satisfacción con el ítem, tiene como rango un valor numérico bajo la clase `xsd:string` o `Rating`, y los valores posibles se encuentran en escala de 1 a 5, pudiendo la misma ser alterada con la presencia de las propiedades `worst` y `best` que restringen el valor mínimo y máximo respectivamente.
- `reviewer`: El autor del review, su rango es `dvocab:Person` o `xsd:string`.
- `dtreviewed`: La fecha en la que se realizó el review, no contiene un rango específico pero aclara que debe respetar el formato ISO para las fechas.
- `description`: El cuerpo del review que representa el valor textual de satisfacción del usuario con el ítem.
- `summary`: Un resumen corto del review.

Se puede notar la excesiva similitud de este vocabulario con hReview, queda claro que no hubo una intención de innovar algo, sino de representar el hReview en microdatos, probablemente por el apuro en la que data vocabulary fue creado.

Vale aclarar que limitar las clases y propiedades posibles en RDFa es básicamente hacerle perder el sentido al lenguaje (la descentralización de los vocabularios sobre los términos) haciendo que el lenguaje se utilice como si fuese microformatos, pero perdiendo su valor más importante (la simplicidad) de manera tal que tomó la inflexibilidad de microformatos y la complejidad de RDFa.

Más adelante los Google Rich Snippets incluyeron también soporte para microformatos (lo que incluía hReview).

4.4. Schema.org

Luego de los fragmentos enriquecidos y el improvisado vocabulario data-vocabulary creado para soportar los fragmentos, Google en conjunto con Bing y Yahoo crearon en el 2011 Schema.org, con el objetivo de obtener un vocabulario más completo y organizado para la implementación de los snippets con RDFa y microdata.

Su lanzamiento provocó la inmediata obsoletización de data-vocabulary cuyas clases fueron todas reemplazadas por equivalentes dentro de la nueva ontología:

<http://www.data-vocabulary.org/Address> -> <http://schema.org/PostalAddress>

<http://www.data-vocabulary.org/Geo> -> <http://schema.org/GeoCoordinates>

<http://www.data-vocabulary.org/Organization> -> <http://schema.org/Organizat>

<http://www.data-vocabulary.org/Person> -> <http://schema.org/Person>

<http://www.data-vocabulary.org/Event> -> <http://schema.org/Event>

<http://www.data-vocabulary.org/Product> -> <http://schema.org/Product>

<http://www.data-vocabulary.org/Review> -> <http://schema.org/Review>

<http://www.data-vocabulary.org/Offer> -> <http://schema.org/Offer>

Este nuevo vocabulario, recibe constantes actualizaciones, al punto que, al día de la fecha, la ontología cuenta con 946 clases.

En particular, la clase review, definida bajo el namespace <http://schema.org/Review> y es subclase de `schema:CreativeWork` que a su vez es subclase de `schema:Thing`.

Propiedades de Review

- `itemReviewed`: El ítem que está siendo evaluado, tiene rango `schema:Thing`
- `reviewBody`: El valor textual del review de la evaluación, que tiene rango `schema:Text`
- `reviewRating`: El valor numérico del review de la evaluación, que tiene rango `schema:Rating`

Propiedades de `CreativeWork`

- `about`: El tema del contenido. Rango `schema:Thing`.
- `aggregateRating`: El promedio de la acumulación de uno o más ratings dentro de un review. Tiene rango `schema:AggregateRating`
- `author`: El autor del contenido. Tiene rango `schema:Person` o `schema:Organization`
- `comment`: Comentarios sobre el contenido. De rango `schema:Comment` o `schema:UserComments`.
- `commentCount`: Cantidad de comentarios. Rango `schema:Integer` .
- `creator`: El autor del contenido. Tiene rango `schema:Person` o `schema:Organization`
- `dateCreated`: Fecha en la que fue creado. Rango `schema>Date` .
- `dateModified`: Fecha en la que fue modificado por última vez. Rango `schema>Date` .
- `datePublished`: Fecha en de la primer publicación. Rango `schema>Date` .
- `publisher`: El publicador. Tiene rango `schema:Organization`
- `review`: El review sobre el contenido. Tiene rango `schema:Review` .
- `text`: Contenido textual. Tiene rango `schema:Text` .

Properties de `Thing`

- `additionalType`: Tipos adicionales para el ítem que en general son utilizados para especificar tipos externos, como podría ser por ejemplo una película de clase `http://schema.org/Movie` con el tipo adicional `http://dbpedia.org/ontology/` . Tiene rango `schema:URL` .
- `alternateName`: Especifica un alias. Rango `schema:Text` .
- `description`: Una descripción corta del ítem. Rango `schema:Text`
- `name`: Establece el nombre. Rango `schema:Text` .

- `sameAs`: Una referencia a una url que desambiguadamente represente al ítem, como podría ser una URL de wikipedia, dbpedia, freebase, etc . Rango `schema:URL`.
- `url`: URL del ítem. Rango `schema:URL`

De aquí en adelante, para referirse a una propiedad de esta ontología se utilizará el prefijo `schema:`, de manera que por ejemplo la propiedad `reviewBody` bajo el namespace `http://schema.org/reviewBody` se escribirá como `schema:reviewBody`.

La misma lógica será aplicada también a las clases, de manera que la clase `Review` con namespace `http://schema.org/Review` será referida como `schema:Review`.

Unas 60 propiedades de `CreativeWork` fueron omitidas por no iban al caso ya que sólo tienen razón de ser para otras clases que también heredan de `CreativeWork`. Lo importante aquí es remarcar un par de situaciones interesantes:

- Las propiedades `Review:reviewBody`, `CreativeWork:text` y `Thing:description` podrían contener el valor textual del review en forma semánticamente correcta por la definición de cada una.
- Las propiedades `CreativeWork:author` y `CreativeWork:creator` son exactamente iguales.
- Los valores `CreativeWork:dateCreated`, `CreativeWork:dateModified` y `CreativeWork:datePublished` podrían generar confusión.
- Sería sintácticamente correcto que un `Review` utilice la propiedad `review` de manera tal que se genere un review de otro review.

Más adelante se mostrarán y enumerarán los problemas que estas cuestiones (causadas por el afán de hacer uso de la herencia lo más posible) generan.

Capítulo 5

Recolección de Datos

En la Sección 3.3 se mostraron múltiples alternativas que se dispone tanto para buscar y obtener los datos con los que se trabajará a lo largo de todo el desarrollo.

A continuación se describe la implementación seleccionada y utilizada para este paso.

5.1. Objetivo

Como se indicó anteriormente la información semántica que va a ser necesaria para construir se encuentra en la web en forma de documentos HTML que tienen la particularidad de ser muy efímeros, de manera tal que un documento que poseía datos relevantes a la fecha, puede al día siguiente, o dejar de estar disponible on-line, o haber cambiado de forma tal que la información de éste ya no es relevante, o ya no poseerla.

En la Sección 4.2 de [20] se generó una estadística de este caso, donde se estableció que en promedio 62 % de los documentos encontrados, continuaban on-line luego de un año, y de estos, sólo un 56 % aún poseían datos relevantes.

Si bien armar un dataset con sólo información extraída de los documentos sin descargarlos es posible, la situación anterior genera la necesidad de mantenerlos en una copia local para evitar una posible pérdida de los mismos.

El objetivo entonces será armar un repositorio local con los documentos on-line descargados que se cree que tienen la información necesaria.

5.2. Estrategia

Se optó por la utilización de Síndice como fuente de datos. Dado que contiene indexados suficiente cantidad de documentos de las ontologías a utilizar para hacer una prueba del caso.

La consulta arrojó: 10.216.632 documentos que contenían la clase `purl:Review` y 394.533 que contenían la clase `schema:Review` Luego en base a que a comienzos del año síndice limitó la paginación de sus consultas a 100, de manera que sólo es posible acceder a 5000 resultados se planificó la siguiente estrategia:

1. Se realizó una consulta de los documentos para cada ontología con los resultados agrupados por dominio (el sitio dueño del documento) ordenada en orden descendiente por cantidad de documentos
2. A mano se inspeccionaron y seleccionaron los cuarenta dominios con mayor cantidad de documentos para la ontología que aún conservaban intactos sus documentos
3. Se ejecutó una consulta para recuperar hasta 5000 URLs de documentos por cada uno de esos 40 dominios.

Esto generó una lista de URLs a la cuál se le realizó un crawling, para descargar el documento actual de la web por cada uno. Para realizar la descarga se utilizó la librería `fluent`.

5.3. Resultados

Se obtuvieron de las consultas a Síndice 254950 urls de documentos potencialmente contenedores de reviews.

- De las 254950 existían 236697 accesibles.
- De los 236697 51 documentos tenían una url de más de 255 caracteres por lo que no se pudo almacenar en el disco utilizando la url como nombre del archivo. Y 6 documentos mal formados.

El Cuadro 5.1 muestra la estadística resultante de la implementación de este proceso.

Respuesta HTTP	Cantidad de documentos
200	236697
Error sin código	10026
408	3519
500	2963
400	77
403	25
Connection reset	19
Premature EOF	8
Server redirected too many times	8
504	7
Total	254950

Cuadro 5.1: Resultados del proceso de obtención

Capítulo 6

Extracción y Almacenamiento de los Datos

En la Sección 3.4 se plantearon los requisitos y opciones que se requieren para el tratamiento de la información obtenida en el paso anterior.

6.1. Objetivo

Convertir los documentos con información semántica embebida en documentos HTML en documentos RDF, que luego puedan ser almacenados en un triplestore y almacenarlos.

La necesidad de tener la información en un triplestore surge de varios puntos:

1. Tener la información centralizada, así, por cada paso siguiente a realizar, resulte mucho más simple aplicar un mismo proceso a todos los datos.
2. Tener la información en un mismo lenguaje, por la misma razón que el punto anterior.
3. Poder realizar queries SPARQL tanto para generar estadísticas como para realizar un curado de la información.
4. Poder utilizar el motor de inferencias para detectar errores en los documentos.

6.2. Estrategia

El extractor utilizado fue any23 con su librería para java. El motivo es que es el único de los extractores que provee librería para java, y además soporta todos

los lenguajes de RDF embebido en HTML.

Los documentos se guardaron en formato n-Quads ya que son mucho más eficientemente procesables y además se puede conservar el grafo del cual provienen.

Como siguiente paso, con el objetivo de tener un backup ligero de los datos que pueda ser levantado a una base de datos fácilmente, se realizó un merge de todos los documentos extraídos en uno solo. Para ello utilizó la herramienta RIOT (disponible en la librería any23).

Y por último se determinó utilizar una base de datos TDB, por múltiples razones:

- Es gratuita y opensource.
- Es muy eficiente, ya que no trabaja sobre una base de datos MySQL.
- Se encuentra incorporado a jena por lo que se dispone de su utilización en Java.
- Para levantar la base de datos, a partir de ese documento nq se utilizó la operación bulkloader2 que la manera más rápida. Con lo que se obtuvo la base de datos TDB.

6.3. Resultados

Any23

En el Cuadro 6.1 puede observarse una lista de los principales extractores utilizados por Any23 para realizar el procedimiento. En la columna Extractor se describe el nombre del extractor que fue utilizado, el nombre del extractor identifica también qué formato de información extrae, la columna Documentos indica la cantidad de documentos que el extractor procesó (esto implica que el documento contenía el tipo de formato descrito en el nombre del extractor), y Porcentaje se refiere al porcentaje de documentos procesados con respecto al total.

Errores por documentos mal descargados:

```
null 4661
invalid property name "95
Error while retrieving mime type 1
```

El Cuadro 6.2 define un panorama de las tripletas semánticas extraídas en los documentos obtenidos.

Cabe destacar que el porcentaje de documentos con Review es 79% e implica que el 21% restante fueron documentos que Síndice tiene indexados como

Extractor	Documentos	Porcentaje
html-head-title	233.743	98,77
html-rdfa11	156.096	65,96
html-microdata	110.325	46,62
html-mf-hreview	109.096	46,10
html-hcard	73.197	30,93
html-hreview-aggregated	48.771	20,60
html-mf-adf	44.788	18,92

Cuadro 6.1: Extractores utilizados más importantes

Documentos con review	187.088
Documentos sin review	49.552
Documentos sin tripletas	2.878
Tripletas totales	16.614.727
Tripletas promedio por documento	71.66
Tripletas promedio en documentos con tripletas	72.56
Tripletas promedio sobre documentos con review	84.02
Tripletas totales de documentos con review	15.719.392
Tripletas promedio sobre documentos sin review	20.01
Total Documentos	236.640

Cuadro 6.2: Estadística del contenido semántico en los documentos

contenedores de alguna de las clases de review mencionadas lo cual ya no es cierto. Ya sea porque:

- El documento no existe más
- El documento cambió y no habla sobre reviews
- El documento dejó de utilizar la web semántica para publicar reviews

Pero ese porcentaje no refleja una estadística sobre un muestreo aleatorio válido de Síndice ya que, como se mencionó anteriormente, los dominios fueron seleccionados con un previo chequeo superficial de la información de Síndice sobre cada dominio.

Riot:

Múltiples errores detectados en el merge de los documentos extraídos. No queda claro si causados por any23 en la extracción, o el documento ya de origen mal confeccionado.

El Cuadro 6.3 muestra los errores detectados en el proceso de bulk load que no fueron advertidos por any23.

6.3.1. TDB Bulk load

La base de datos resultante contiene:

Cantidad de grafos: 182153

Cantidad de grafos que contienen la clase schema:Review: 50955

Cantidad de grafos que contienen la clase schema:Aggregate rating: 52022

Cantidad de grafos que contienen la clase purl:Review: 104316

Cantidad de grafos que contienen la clase purl:ReviewAggregate: 43991

La búsqueda en índice se realizó para schema:Review y purl:Review. Sin embargo, como se puede apreciar se obtuvieron muchos resultados con reviews agregados.

Error	Razón
PORT_SHOULD_NOT_BE_WELL_KNOWN in PORT	Ports under 1024 should be accessed using the appropriate scheme name.
ILLEGAL_CHARACTER in FRAGMENT	The character violates the grammar rules for URIs/IRIs.
DEFAULT_PORT_SHOULD_BE_OMITTED in PORT	If the port is the default one for the scheme it should be omitted.
REQUIRED_COMPONENT_MISSING in HOST	A component that is required by the scheme is missing.
DOUBLE_WHITESPACE in QUERY	Either two or more consecutive whitespace characters, or leading or trailing whitespace. These match no grammar rules of URIs/IRIs. These characters are permitted in RDF URI References, XML system identifiers, but not XML Schema anyURIs.
WHITESPACE in PATH	A single whitespace character. These match no grammar rules of URIs/IRIs. These characters are permitted in RDF URI References, XML system identifiers, and XML Schema anyURIs.
ILLEGAL_PERCENT_ENCODING in QUERY	The host component a percent occurred without two following hexadecimal digits.
NOT_DNS_NAME in HOST	The host component did not meet the restrictions on DNS names.
DNS_LABEL_DASH_START_OR_END in HOST	A DNS name had a - at the beginning or end.
PROHIBITED_COMPONENT_PRESENT in USER	A component that is prohibited by the scheme is present.
WHITESPACE in FRAGMENT	A single whitespace character. These match no grammar rules of URIs/IRIs. These characters are permitted in RDF URI References, XML system identifiers, and XML Schema anyURIs.
WHITESPACE in QUERY	A single whitespace character. These match no grammar rules of URIs/IRIs. These characters are permitted in RDF URI References, XML system identifiers, and XML Schema anyURIs.

Cuadro 6.3: Errores en el proceso de bulk load

Capítulo 7

Evaluación de Calidad de los Datos

Aquí se realizarán las evaluaciones derivadas de la descripción de la Sección 3.5, donde se describen los análisis de errores sintácticos y semánticos.

7.1. Evaluación nº 1 - Vocabularios

Objetivo

Buscar aquellas propiedades y clases ligadas a recursos relevantes (que estén relacionados con algún review mediante property paths) para las cuales no se encuentre representada en ninguna ontología. Y luego verificar que genere algún problema para la aplicación a construir.

Estrategia

Este primer paso es bastante simple, básicamente se deben conseguir todos los vocabularios utilizados (para saber cuales son estos basta con revisar el namespace de los prefijos) y cargarlos en el dataset.

Una vez con los vocabularios cargados se puede realizar una consulta en SPARQL para las propiedades y luego otra para las clases:

```

SELECT ?c (count (distinct ?o) as ?cantidad)
WHERE{
{
?s <http://local.org/id> ?id .
?s (:|!:) + ?o .
}UNION{
?s <http://local.org/itemId> ?id .
?s (:|!:) + ?o .
}
}
?o a ?c .
FILTER NOT EXISTS{
?c a rdfs:Class .
}
}GROUP BY ?c ORDER BY DESC(?cantidad)

```

Luego se puede hacer una consulta igual pero buscando por propiedades.

Resultados

Los resultados de esta evaluación fueron interesantes. Además de algunas propiedades y clases mal escritas, ya sea por una letra faltante o una minúscula en lugar de una mayúscula, se encontró que todas las propiedades utilizadas de la ontología schema estaban incorrectas.

Ninguna de las propiedades encontradas bajo el namespace `http://schema.org/` pertenecían a la ontología schema. Esto se debe a que cada propiedad incluía bajo su path su clase dominio de la siguiente manera:

`http://schema.org/CLASE/Propiedad` . Por ejemplo:
`http://schema.org/Product/aggregateRating` en lugar de
`http://schema.org/aggregateRating`

Situaciones como ésta generan problemas cuando se intenta realizar consultas generales. Si por ejemplo se requiriera encontrar todos los individuos de la clase `schema:aggregateRating` no alcanzaría con una simple query, habría que realizar tantas queries como clases de la ontología schema con esa propiedad existan.

Haciendo un recorrido sobre los datos desde su origen (los documentos html publicados) hasta este punto, se encontró que el problema se originó en el proceso de extracción. Any23 cuando extrae las propiedades de la ontología schema, modifica las mismas adicionando el nombre de la clase de su correspondiente dominio, provocando que éstas queden incorrectas.

7.2. Evaluación nº 2 - Duplicados

Objetivo

Disponiendo de un gran dataset de información recolectada de la web, un paso muy útil es limpiar aquellos datos innecesarios. Este paso consiste en detectar aquellos reviews en el dataset que se encuentren duplicados.

Estrategia

La forma más sencilla que a cualquiera normalmente se le ocurriría es comparar los reviews todos con todos. Cuyo algoritmo tiene orden cuadrático que para el tamaño del dataset resulta demasiado denso. El algoritmo que se utilizó fue el siguiente:

1. Por cada ontología de review se escogió arbitrariamente las propiedades más utilizadas y representativas de cada una:

Purl-Review

- dcterms:date
- rev:text
- rev:title
- rev:rating

Schema-Review

- sorg:datePublished
- sorg:description
- sorg:name
- sorg:author
- sorg:reviewBody

Purl-ReviewAggregate

- revagg:average
- revagg:count
- dcterms:date
- rev:title

Schema-AggregateRating

- sorgagg:ratingCount
- sorgagg:ratingValue
- sorgagg:reviewCount

2. Luego para cada ontología se arma un mapa para cada propiedad escogida, que contiene como clave todos los objetos existentes para esa propiedad, y como valor un array con todos los reviews que contiene ese objeto para dicha propiedad. En otras palabras se separaron por cada propiedad, los reviews según su valor para esa propiedad. Luego se buscaron qué grupos de reviews se encontraban juntos para más de una propiedad mediante obtener la intersección de ambos conjuntos. Por ejemplo:

Sea los reviews {review1, review2, review3} el conjunto perteneciente al valor 4 de la propiedad rev:rating Y sean los reviews {review2, review3, review4} el conjunto perteneciente al valor “buena película” de la propiedad rev:text La intersección entre ambos conjuntos es {review2, review3}. Si además todos los reviews cumplen que el ítem al cual evalúan tiene el mismo nombre en cada uno de los elementos, entonces serán marcados como potenciales duplicados.

Esta comparación se realiza entre todos los conjuntos de reviews de los valores de una propiedad con el resto de los conjuntos de los valores de las restantes propiedades de esa ontología.

3. Una vez obtenidos los conjuntos de los posibles duplicados se procede ahora sí a analizar minuciosamente los reviews todos con todos pero dentro del conjunto marcado como posible grupo de duplicados para corroborar.

Resultados

Se encontraron en total 17343 reviews replicados en un total de 78705 reviews de los cuales.

1009 estaban duplicados dentro de un mismo documento.

64991 estaban duplicados entre distintos documento pero dentro de un mismo dominio

12709 estaban duplicados en documentos pertenecientes a distintos dominios

En el Cuadro 7.1 se observa una lista con los dominios a los cuales se le encontraron más cantidad de reviews duplicados:

7.3. Evaluación nº 3 - RDFUnit-Automatizado

Objetivo

Encontrar todos los problemas sintácticos de los datos relevantes del dataset e identificar cuales pueden representar un problema para construir la aplicación.

Estrategia

El framework crea test automáticamente a partir de las ontologías, buscando una amplia variedad de problemas posibles. Por lo que se instaló el framework, se lo proveyó de las ontologías relevantes y se corrieron los test sobre el dataset.

Dominio	Cantidad de reviews duplicados
4outof10.com	21582
www.superpages.com	18756
www.kollermedia.at	9864
www.realtruck.com	8372
ormigo.com	8133
www.reptilecentre.com	3440
www.querfood.de	3275
www.carsurvey.org	2766
www.chip.de	1526
www.thewinecellarinsider.com	1491

Cuadro 7.1: Cantidad de documentos duplicados por dominio

Resultados

El cuadro 7.2 muestra los principales errores encontrados para la ontología schema.

El Cuadro 7.3 muestra el resultado de correr el framework RDFUnit automático sobre la ontología de PURL.

7.4. Evaluación nº 4 - RDFUnit-Manual

Objetivo

Correr test manuales en RDFUnit para evaluar el dataset en busca de errores sintácticos no contemplados por los test automáticos de la evaluación anterior.

Estrategia

Se configuró RDFUnit utilizando patrones del framework para crear tests manuales. Luego se corrió para obtener resultados de la misma manera que en la evaluación anterior

Resultados

En el Cuadro 7.4 se visualizan los resultados de aplicar la evaluación manual.

7.5. Evaluación nº 5 - Análisis experto

Objetivo

Encontrar problemas a grandes rasgos que son muy difícil de detectar por algoritmos. También indicios indicadores de situaciones que lleven a pensar en

Test	Fallos	Casos
schema:datePublished does not have datatype: XMLS:date	152138	152138
schema:ratingCount does not have datatype: XMLS:decimal	12509	12509
schema:ratingValue has rdfs:domain different from: schema:Rating	6198	181178
schema:worstRating has rdfs:domain different from: schema:Rating	5867	108095
schema:bestRating has rdfs:domain different from: schema:Rating	5867	122057
schema:aggregateRating is missing proper range	4984	56890
schema:reviewRating has different range from: schema:Rating	4095	144239
schema:name does not contain a literal value (XMLS:string)	1310	190840
schema:itemReviewed is missing proper range	1058	1505
schema:reviewRating has rdfs:domain different from: schema:Review	331	144239
schema:email does not contain a literal value (XMLS:string)	174	174

Cuadro 7.2: Resultados del test RDFUnit automático para la ontología Schema

Test	Fallos	Casos
rev:reviewer is missing proper range	83340	157004
rev:reviewer has different range from: foaf:Person	73664	157004
rev:hasReview has different range from: rev:Review	72398	347548
rev:title has rdfs:domain different from: rev:Review	14705	104900

Cuadro 7.3: Resultados del test RDFUnit automático

otras búsquedas de problemas. Esto debería ayudar a entender mejor el dataset para mejorar el manejo de los datos en posteriores paso, como el de integración e implementación.

Estrategia

Este último paso de evaluación se comienza con un pantallazo general de cómo está la situación de los reviews. Para esto se pueden analizar las propiedades que contienen los reviews, y luego el valor objeto de las mismas. Dado que los problemas sintácticos deberían estar cubiertos en las evaluaciones anteriores, este paso sólo dejaría establecidos algunos problemas semánticos del dataset, que al ser detectados en base al punto de vista racional humano, resultaría improbable poder encontrar una solución algorítmica automatizada para el prob-

Test	Fallos	Casos
http://purl.org/dc/terms/date has a format different to YYYY-MM-DD	92580	207130
http://schema.org/datePublished has a format different to YYYY-MM-DD	53740	144594
http://schema.org/publishDate has a format different to YYYY-MM-DD	50070	59825
http://schema.org/dtreviewed has a format different to YYYY-MM-DD	26903	26903
http://purl.org/stuff/rev#rating is not in the expected range (1-5)	15319	298458
http://purl.org/stuff/rev#rating is not a natural number	2866	301322
http://schema.org/ratingValue is smaller than http://schema.org/worstRating	41	108088
http://schema.org/ratingValue is not in the expected range (1-5)	1	73090

Cuadro 7.4: Resultados del test RDFUnit manual

lema.

Primera query:

```
SELECT ?p (count (distinct ?review) as ?cantidad)
WHERE{
?review a {ReviewClass}.
?review ?p ?o .
}GROUP BY ?p ORDER BY DESC(?cantidad)
```

Esta query debería devolver las propiedades que poseen los reviews y la cantidad de reviews que la utilizan para una clase de review dada.

Resultados

La clase Review de la ontología schema utilizaba 15 propiedades. Mirando el Cuadro 7.5, el primer error semántico que salta a la vista son las 2292 propiedades schema:review dentro un individuo de clase schema:Review. Es claramente un error en la producción del documento.

Una rápida búsqueda de los documentos con este problema mostró que son dos los dominios que repiten el error a lo largo de sus documentos <http://www.ilgiardinodeilibri.it/> y <http://www.iplaysoft.com/>. Más en detalle la intención de los autores del documento fue realizar comentarios para los reviews (situación que tiene una solución específica y es el uso de la propiedad schema:comments).

La causa principal de que existan errores de este tipo es la ontología schema que aunque no tenga sentido, propone que sea sintácticamente válido escribir

Propiedad	Cantidad
http://schema.org/author	146243
http://schema.org/datePublished	144594
http://schema.org/reviewRating	143908
http://schema.org/description	122519
http://schema.org/name	106219
http://schema.org/reviewBody	93634
http://schema.org/publishDate	59825
http://schema.org/url	44905
http://schema.org/dtreviewed	26903
http://schema.org/reviewer	26903
http://schema.org/about	14693
http://schema.org/keywords	7119
http://schema.org/review	2292
http://schema.org/itemReviewed	2071
http://schema.org/itemreviewed	67

Cuadro 7.5: Estadística de las propiedades de la clase schema:Review

un review de un review. Dado que la clase Review es subclase de Creative Work, y esta última contiene la propiedad review.

Por otro lado otra propiedad en el listado que llama la atención es description. Analizando la propiedad semánticamente, significaría describir el review en sí mismo, y no el ítem, dado que si ese fuese el objetivo, dicha propiedad estaría en el ítem y no en el review. Observando varios de los valores otorgados a esa propiedad en el contexto del review, muestran que se trata de la opinión textual del ítem, para lo cual al igual que en la situación anterior existe una propiedad específica para eso: schema:reviewBody.

La causa de que se utilice schema:description en lugar de schema:reviewBody (incluso con mayor frecuencia) proviene de la ontología de data vocabulary, en la cuál como se explicó al principio de la tesis utiliza la propiedad description como propiedad específica para realizar el review textual. Puede suceder que sean dominios que migraron sus reviews desde data vocabulary hacia schema y usaron como propiedad equivalente la que era literalmente igual (lo cual es incorrecto). También puede deberse a la costumbre de haber utilizado aquella ontología que hizo que no se le preste atención a este detalle, o simplemente que hayan visto que es también sintácticamente correcto realizar una descripción de un review y creyeron que era correcto utilizarlo para plantear el review textual. De cualquier manera la ontología vuelve a generar inconvenientes debido a la jerarquía propuesta (Review hereda description de la clase Thing).

Vale la pena aclarar que también existe otra propiedad proveniente de Creative Work que es schema:text cuya descripción de la ontología es ‘ “El contenido textual de este trabajo creativo” la cuál sería sintáctica y semánticamente correcto utilizarla en lugar de reviewBody, aunque no sería la más específica.

La propiedad `name`, es ampliamente utilizada en los reviews, la descripción de la propiedad en la ontología declara que se refiere al nombre del objeto en cuestión.

Claramente no está pensada para un review (Al igual que la anterior se hereda de `schema`). Esta propiedad tiene sentido para algún objeto con un nombre real, como “Teclado Genius L3”, o “Batman Begins”. Un análisis en el uso de la propiedad bajo este contexto, demuestra que la intención fue utilizar esta propiedad para proveer un título al review. Y al no haber una propiedad provista por parte de la ontología para titular un review el uso de la propiedad `name` en su lugar si bien es semánticamente incorrecto, no es una mala idea implementarlo.

Puede observarse también que se utiliza la propiedad `itemreviewed`, la cual no existe en la ontología `schema`, pero claramente es un error de tipeo en un intento de utilizar la propiedad `itemReviewed`. Éste al parecer es un error sintáctico no cubierto en las evaluaciones anteriores.

Una propiedad curiosa que aparece en el listado es `schema:about`. Esta propiedad debería describir el tema en el cual se está tratando en el review. Pero un simple vistazo a los valores que toma la propiedad mediante una consulta SPARQL muestran que el único valor es “This is required”.

Otra propiedad que vale la pena analizar es `schema:keywords`. Es una propiedad que debería contener palabras que describan al recurso, el recurso en cuestión es el review y no el ítem, por lo que nuevamente nos encontramos con un error semántico en el uso de la propiedad (ya que es sintácticamente correcto utilizarla en un review porque forma parte de la clase `CreativeWork`), pero no tiene sentido utilizar palabras para describir un review, claramente son palabras que utilizaron para describir al ítem.

Una observación de los valores verifican lo descrito anteriormente y además muestran que esta propiedad es sólo utilizada en los reviews por el dominio <http://www.kennstduenen.de/> que además utiliza el idioma danés.

También hay que mencionar la superpoblación de propiedades que establecen la fecha del review: `datePublished`, `publishDate` y `dtreviewed`. El motivo por el cual aparecen tres propiedades distintas para referirse a lo mismo es básicamente porque `publishDate` y `dtreviewed` no existen bajo la ontología `schema`. Es el mismo caso que `itemreviewed`.

Es interesante también mencionar que tanto `itemreviewed` como `dtreviewed` son propiedades existentes bajo la ontología `data vocabulary`, por lo que la causa es muy probable que sea a un intento erróneo de migrar el vocabulario de una a otra ontología, o de venir acostumbrado a la ontología anterior y no prestar atención a este detalle. En cambio el motivo por el cual muchos dominios optaron por utilizar `publishDate` en lugar de `datePublished`, es que hasta fines de 2014, era una propiedad válida que además se encontraba como ejemplo de

un correcto uso de la clase Review provisto por parte de la documentación de la ontología.

También la misma ontología en su documentación aclaraba que tanto `datePublished` como `publishDate` eran indistintas. Exactamente esto mismo sucede con la propiedad `reviewer`, la cual ya no está disponible.

Por último, un vistazo a la propiedad más popular de la clase `schema:Review`, `schema:author`, mostró que todos los valores de dicha propiedad están compuestos por un string o más específicamente un Literal. Esto contradice la definición de la ontología `schema`, tanto la documentación como la implementación, que establecen que el rango de la propiedad `author` es `Organization` o `Person`.

El asunto más relevante en este caso es entender porqué este error sintáctico de rango de propiedades no fue contemplado en los test automáticos generados por el framework `RDFUnit`. Y la respuesta parece estar en la complejidad con la que establecieron el rango en la definición de la ontología. El extracto de las tripletas relevantes muestran lo siguiente:

```
schema:author rdfs:domain schema:CreativeWork .
_:node1 rdf:type owl:Class .
_:node2 rdf:first schema:Organization .
_:node2 rdf:rest _:node3 .
_:node3 rdf:first schema:Person .
_:node3 rdf:rest rdf:nil .
_:node1 owl:unionOf _:node2 .
schema:author rdfs:range _:node1 .
```

Al parecer la definición del rango de la propiedad `author` utiliza estructuras de lista y conjuntos que parecen requerir más inferencia de la que el framework `RDFUnit` puede realizar.

Conclusión: La mayoría de los problemas son ocasionados por la inconsistencia, inestabilidad e incoherencia de la ontología. Principalmente en el afán de hacerla elegante, crearon a `Review` como subclase de `CreativeWork` que normalmente suele ser superclase de clases que son ítems de reviews lo que concluye en una ontología demasiado larga y redundante.

Para la clase `purl:Review`

Los resultados más llamativos son la aparición de propiedades que normalmente se encuentran en el ítem, como puede observarse en el Cuadro 7.6, dado que no tienen sentido para un review que son `hasReview` (un review dentro de un review), `n` (nombre para un review), `fn` (idem `n`), `geo` (posición geográfica de un review). El hecho de que todas se encuentren en cantidades similares es el gran indicador de que es un dominio repitiendo algún problema a lo largo de sus documentos. Una inspección de los dominios donde se encuen-

Propiedad	Cantidad
http://purl.org/stuff/rev#text	207259
http://purl.org/stuff/rev#rating	195005
http://purl.org/stuff/rev#reviewer	154663
http://purl.org/dc/terms/date	146473
http://purl.org/stuff/rev#title	88148
http://purl.org/stuff/rev#hasReview	6424
http://www.w3.org/2006/vcard/ns#n	6424
http://www.w3.org/2006/vcard/ns#fn	6424
http://www.w3.org/2006/vcard/ns#url	6420
http://www.w3.org/2006/vcard/ns#geo	6123

Cuadro 7.6: Propiedades de la clase `purl:Review`

tra cada uan muestra que todas están incluídas en <http://hoteles.hotelopia.es> y <http://hotels.hotelopia.it/> . Básicamente el problema es que le asignaron el tipo `purl:Review` a ítems.

Capítulo 8

Curado de los Datos

En este capítulo se mostrarán los procedimientos implementados para resolver los problemas encontrados derivados de la evaluación del Capítulo 7.

Objetivo

Corregir todos los problemas viables encontrados en el paso anterior que se pueda.

8.1. Curado nº 1 - Vocabularios

Esta es la implementación del paso de curado del dataset correspondiente a los resultados adquiridos de la Sección 7.1.

Estrategia

Con una consulta SPARQL, se eliminó la propiedad incorrecta y se agregó la misma en la forma que corresponde. Todo se realizó con una simple consulta SPARQL

```

DELETE{
  GRAPH ?g {
    ?s ?t ?o .
  }
}
INSERT{
  GRAPH ?g {
    ?s ?p ?o .
  }
}
WHERE{
  SELECT ?g ?s
  (IRI(CONCAT(" http://schema.org/", ?prop)) AS ?p) ?o
  WHERE{
    GRAPH ?g{
      ?s ?t ?o .
      FILTER(REGEX(str(?t), "http://schema.org/*+", "i")).
      BIND(REPLACE(str(?t), '^.*(\\#|/)', "") AS ?prop)
    }
  }
}
}

```

Resultados

Se crearon 2498221 propiedades nuevas de forma correcta correspondientes a cada una de las propiedades incorrectas de la ontología schema.

8.2. Curado nº 2 - Duplicados

Aquí se resolverá mediante una estrategia manual el problema de los reviews duplicados encontrados en la Sección 7.2.

Estrategia

Se recorrieron todos los grupos de duplicados y se procedió a realizar la siguiente operación: Se le asignó a cada grupo un id único, al cual llamaremos groupId. Luego por cada grupo de duplicados se seleccionó de manera arbitraria un representante con un criterio que se describirá a continuación: Si dentro del conjunto de documentos entre los cuales se encuentran todos los integrantes del grupo de duplicados no existe ninguno que contenga un recurso ya elegido anteriormente como representante, se selecciona cualquier recurso de la lista de duplicados al azar. Caso contrario, se selecciona el primer recurso encontrado en la lista, que pertenezca al documento que ya contiene algún recurso escogido

como representante. Esto se realizó de esa forma, para que todos los representantes se concentren en los mismos documentos y no suceda que dos documentos idénticos con dos reviews cada uno, no concluyan cada uno con un documento. De esta forma se minimiza la cantidad de documentos con reviews en el dataset. Luego de elegir un representante para el grupo de duplicados, a ese recurso se le asignó una propiedad `http://local.org/representantOf` y como objeto de la propiedad el `groupId`. Y para todos los recursos restantes del grupo de duplicados, se les asignó una propiedad `http://local.org/duplicatedOf` con objeto el `groupId`.

Resultados

Se asignaron 78705 propiedades `duplicatedOf` y 17343 `representantOf`

8.3. Curado n° 3 - RDFUnit-Automatizado

En la Sección 7.3 se presentaron mediante una tabla, los resultados de la evaluación realizada utilizando el framework RDFUnit de forma automática.

En esta sección entonces se citará cada problema resuelto de la tabla incluyendo la estrategia utilizada y los resultados obtenidos.

Muchos de los problemas detectados por el framework, no otorgaban demasiada información, como por ejemplo `http://schema.org/datePublished does not have datatype: http://www.w3.org/2001/XMLSchema#date` el cual sólo especifica que le falta el tipo al recurso objeto, pero no necesariamente significa que esté mal, sino que da un indicio de que algo PUEDE andar mal y será verificado en la consulta manual. En este caso por ejemplo, lo importante es que la fecha tenga el formato apropiado.

Se decidió entonces atacar los problemas más específicos.

8.3.1. RDFUnit-Automatizado para la ontología Schema.org

Primero se resolvieron los problemas correspondientes a la ontología schema, derivados del Cuadro 7.2

**`http://schema.org/ratingValue` has `rdfs:domain` different from:
`http://schema.org/Rating`**

Estrategia

Primero hubo que investigar, cuáles son todos los dominios para esa propiedad que aparecen en el dataset, para ver si se pueden acomodar. Esto se realizó con la siguiente consulta sparql:

```

select distinct ?dominio (count (?s) as ?cantidad)
where{
?s <http://schema.org/ratingValue> ?value .
?s a ?dominio .
}GROUP BY ?dominio

```

Dominio	Cantidad de recursos
schema:Rating	120165
schema:AggregateRating	54815
schema:Review	5867
schema:Product	331

Cuadro 8.1: Dominios encontrados en los recursos con propiedad schema:ratingValue

En el Cuadro 8.1 se puede apreciar que en la mayor parte de los casos de error, se dieron porque se incluyó la propiedad ratingValue directamente en el Review. Ahora surge la necesidad de saber si esos casos donde el Review tiene la propiedad ratingValue, existe una propiedad reviewRating con su respectivo Rating. Se realizó la consulta:

```

select (count (?s) as ?cantidad)
where{
?s a <http://schema.org/Review> .
?s <http://schema.org/ratingValue> ?value .
?s <http://schema.org/reviewRating> ?rating .
}

```

El resultado fue 0.

Por lo tanto ese problema se solucionó con la siguiente consulta:

```

DELETE {
GRAPH ?g{
?s <http://schema.org/ratingValue> ?value .
}
}
INSERT{
GRAPH ?g{
?s <http://schema.org/reviewRating> ?rating .
?rating a <http://schema.org/Rating> .
?rating <http://schema.org/ratingValue> ?value .
}
}
WHERE{
GRAPH ?g {
?s a <http://schema.org/Review> .
?s <http://schema.org/ratingValue> ?value .
}
}

```

schema:worstRating and schema:bestRating has rdfs:domain different from: http://schema.org/Rating

El proceso es igual al anterior y los dominios distintos de rating eran Review, la misma cantidad que en el anterior 5867

http://schema.org/itemReviewed is missing proper range

Esta evaluación se refiere a que existen recursos objeto de dicha propiedad, que no tienen un tipo específico. Para ver si puede ser resuelto, primer hubo que evaluar qué clase de recursos contienen como objeto, esas propiedades que presentaron problemas.

La evaluación encontró que, todos esos recursos eran URIs de un dominio web 411ca.com para ser derreferenciados. La solución podría haber sido descargar dichos recursos y anexarlos a la propiedad, pero lamentablemente dichos recursos no se encontraban disponibles de forma online.

8.3.2. RDFUnit-Automatizado para la ontología PURL

Luego se corrigieron los problemas correspondientes a la ontología PURL provenientes de del Cuadro 7.3

http://purl.org/stuff/rev#hasReview has different range from:

http://purl.org/stuff/rev#Review

En este caso no hay error, el inconveniente surge porque los recursos de

tipo `purl:ReviewAggregate` utilizan también la propiedad `hasReview` que no es contemplado en la ontología de `purl`.

`http://purl.org/stuff/rev#reviewer` is missing proper range

Este caso se da

porque se genera un recurso vacío, específicamente el `reviewer`. El `reviewer` no fue provisto en los documentos originales donde se derivó este problema, simplemente establecían el metadato `reviewer` dejándolo vacío.

`http://purl.org/stuff/rev#reviewer` has different range from: `http://xmlns.com/foaf/0.1/Person`

En estos casos analizando qué clase contenían si no era `foaf:Person`, se observó que la clase era

`http://www.w3.org/2006/vcard/ns#VCard`. En todos los casos donde el `reviewer` no se encontraba vacío, se utilizó un `v:card` en lugar de un `foaf:Person`, y esto tiene una explicación, y es que al haberse utilizado `hreview` con microformatos es imposible crear un recurso de esa clase, dado que no se posee un namespace, para que eso sea posible, la clase `foaf` debería encontrarse dentro de los estándares de los microformatos. En este caso al no haber alternativa por parte del creador del `review`, se considera correcto el uso del `v-card`, en reemplazo de `foaf`.

8.4. Curado nº 4 - RDFUnit-Manual

En esta iteración de corrección del dataset, se atacarán los problemas encontrados utilizando el framework `RDFUnit` de forma manual en la Sección 7.4, nuevamente citando las filas que indican los problemas resueltos correspondiente al Cuadro 7.4, incluyendo también la estrategia utilizada y los resultados obtenidos.

***DateProperty* has a format different to YYYY-MM-DD**

Para todas las propiedades que indiquen una fecha, los pasos para reparar este caso son los mismos.

Cuando nos encontramos con este caso, se requiere de otra evaluación para entender cómo encarar el problema. Es una evaluación cuyo resultado pueda responder la siguiente pregunta:

Si no tiene formato `YYYY-MM-DD`, ¿Qué formato tiene?

La idea en esta evaluación entonces, es encontrar qué formatos distintos contienen los datos, para poder trasladarlos al correcto.

Estrategia

Comenzando con la siguiente consulta:

```

SELECT distinct ?date
WHERE{
?review <http://local.org/id> ?id .
?review {DateProperty} ?date .
FILTER (!REGEX(str(?date),
"^[0-9]{4}-[0-9]{2}-[0-9]{2}$", "i")) .
FILTER NOT EXISTS{
?review <http://local.org/depllicateOf> ?dup .
}
}
}

```

Esta consulta retorna la fecha de todos los reviews que no estén duplicados y que además dicha fecha no tenga el formato YYYY-MM-DD

Luego observando los resultados manualmente, se presta atención a los primeros resultados y se trata de encontrar con qué patrón están formados para luego anotarlos y realizar la misma consulta esta vez filtrando los resultados con dicho patrón. Iterando este proceso hasta que queden 0 resultados.

Resultados

En los cuadros [8.3](#) [8.2](#) [8.4](#) [8.5](#) se muestran los patrones de expresiones regulares que cubrieron con todos los casos de formatos de fechas.

Expresión regular	Cantidad de reviews
<code>^[A-z]+ [0-9]{2}, [0-9]{4}\$</code>	14715
<code>^[0-9]{4}-[0-9]{2}-[0-9]{2} .+</code>	17700
<code>^[0-9]{4}-[0-9]{2}-[0-9]{1}[0-9]{2}:[0-9]{2}:[0-9]{2}\$</code>	7179
<code>^[0-9]{2}\.\.[0-9]{2}\.\.[0-9]{4}\$</code>	7172
<code>^[A-z]+ [0-9]{2}, [0-9]{4} .+</code>	5049
<code>^[A-z]{3} [0-9]{1}, [0-9]{4}</code>	1847
<code>^[0-9]{2}\.\.[0-9]{1}\.\.[0-9]{4}\$</code>	410
<code>^[0-9]{1}\.\.[0-9]{1}\.\.[0-9]{4}\$</code>	120
<code>[0-9]{2}/[0-9]{2}/[0-9]{2}</code>	67
<code>^[0-9]{1}\.\.[0-9]{2}\.\.[0-9]{4}\$</code>	30

Cuadro 8.2: Expresiones regulares que representan los formatos de las fechas de la propiedad `datePublished`

Expresión regular	Reviews
<code>^[0-9]{4}-[0-9]{2}-[0-9]{2}.</code>	33833
<code>^[A-z]+.[A-z]{2}.[0-9]{4}-[0-9]{2}-[0-9]{2}\$</code>	33058
<code>^[A-z]{3}\n.*[0-9]{1}\n.*[0-9]{4}\$</code>	25543
<code>^[A-z]{3}\n.*[0-9]{2}\n.*[0-9]{4}\$</code>	17770
<code>^[A-z]+ [0-9]{2}, [0-9]{4}\$</code>	17069
<code>[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{4}</code>	11720
<code>^[0-9]{2} [A-zéü]+ [0-9]{4}</code>	4147
<code>^[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{4}</code>	4093
<code>^[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{4}</code>	2803
<code>^[A-z]{3} [0-9]{1}, [0-9]{4}</code>	2783
<code>^[A-z]+ [0-9]{2}[a-z]{2} [0-9]{4}\.\\$</code>	2058
<code>^[0-9]{2} [A-z]{3} [0-9]{4}</code>	1730
<code>^[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{4}\\$.</code>	1103
<code>^[0-9]{2}-[0-9]{2}-[0-9]{4}\$</code>	1024
<code>^[A-z]+ [0-9]{1}[a-z]{2} [0-9]{4}\.\\$</code>	746
<code>^[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{4}\$</code>	279

Cuadro 8.3: Expresiones regulares que representan los formatos de las fechas de la propiedad `purl:date`

Expresión regular	Cantidad de reviews
<code>[0-9]{2}/[0-9]{2}/[0-9]{2}</code>	2511
<code>^[0-9]{2}\.\.[0-9]{2}\.\.[0-9]{4}\$</code>	2207

Cuadro 8.4: Expresiones regulares que representan los formatos de las fechas de la propiedad `publishDate`

Una vez encontrados los patrones, sólo fue cuestión de correr un algoritmo en Java dónde se contemplan todo los patrones y se le aplica la corrección apropiada al String y se vuelve a almacenar en el review. También en varios casos hubo que verificar dónde se encontraba el día y dónde el mes como por ejemplo para casos como éste `^[0-9]{2}\.\.[0-9]{2}\.\.[0-9]{4}\$` Manualmente se observan los resultados de ese patrón y se puede observar si los primeros 2 números son mes o día. También hubo casos no tratables como `^[A-z]+ [0-9]{2}` donde no estaba explicitado el año.

[http://purl.org/stuff/rev#ratingis not in the expected range\(1-5\)](http://purl.org/stuff/rev#ratingis not in the expected range(1-5))

RatingProperty is not in the expected range (1-5)

Cuando nos encontramos con un review en esta situación, resulta casi imposible incluso manualmente corregir este error con la información provista por el review o el documento que contiene el review. Si el rating del review es 7, ¿Cuál es el máximo valor que el autor tenía en mente cuando generó la evalu-

Expresión regular	Cantidad de reviews
<code>^[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{4}\$</code>	14762
<code>^[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{4}\$</code>	6358
<code>^[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{4}\$</code>	4193
<code>^[0-9]{2}((?!-).)[0-9]{1}((?!-).)[0-9]{4}\$</code>	1590

Cuadro 8.5: Expresiones regulares que representan los formatos de las fechas de la propiedad dtreviewed

ación?. Uno podría pensar que lo más lógico sería 10, pero no se puede saber a ciencia cierta, por lo menos con la información del entorno al review. Para encontrar la respuesta, se necesita la información de todos los reviews del dominio que contiene el review problemático.

Estrategia

Para resolver el problema de rango en los ratings de los reviews entonces, lo primero que hay que hacer es una evaluación, en la cual se pueda observar qué valores tomaron los ratings de otros reviews correspondientes al mismo sitio web hosting del review. Esto sólo se aplicó par ala ontología purl, dado que apra schema los valores erróneos eran muy pocos y no se justificaba. Para implementarlo, lo primero que se realizó fue la siguiente consulta

```
PREFIX xsd: <http://www.w3.org/2001/XMLSchema#>
SELECT distinct ?g ?rating ?id
WHERE{
GRAPH ?g{
?review <http://local.org/id> ?id .
?review <http://purl.org/stuff/rev#rating> ?rating .
FILTER NOT EXISTS{
?review <http://local.org/duplicateOf> ?dup .
}
FILTER NOT EXISTS{
?rat <http://purl.org/stuff/rev#maxRating> ?best .
}
FILTER NOT EXISTS{
?rat <http://purl.org/stuff/rev#minRating> ?worst .
}
FILTER ((xsd:integer(?rating) > 5) ||
(xsd:integer(?rating) < 1)).
}
}
```

Esta consulta retorna todos las urls de los documentos que contienen el review problemático incluyendo el id del review y el rating correspondiente a dicho review.

A partir de esta información, puede obtenerse el dominio de la URL, y almacenarse toda la información en un mapa de Java, donde para cada dominio se guarde los valores de los ratings encontrados, y la cantidad de veces que se encontró cada valor de rating.

Resultados

Los cuadros [8.9](#), [8.13](#), [8.10](#), [8.11](#), [8.14](#), [8.12](#), [8.8](#) muestran los valores incorrectos de rango de reviews encontrados para cada dominio y la cantidad de reviews del mismo. Y en base a esos datos se pudo inferir el rango correcto para cada uno de los dominios como muestra el cuadro [8.15](#)

Luego estos resultados se corroboraron manualmente revisando todos los valores que poseía el dominio tanto dentro del rango 1-5 como fuera . Desde ya que no se puede asegurar la veracidad de los rangos encontrados, dado que por ejemplo, podría suceder que para el dominio [www.kollermedia.at](#) por mas absurdo que parezca el rango real es 1-11 pero no existe ningún review con el valor 11 en su rating. Nota: Manualmente se verificó que ormgio poseía simplemente reviews mal generados.

Una vez con estos resultados se puede proceder a corregir los valores de los reviews del dataset.

Estrategia

Disponiendo de los rango correctos para cada dominio se recorrieron todos los reviews de cada dominio resultante, y se les adicionaron las propiedades `rev:minRating` y `rev:maxRating` con los valores correspondientes. Esto no sólo para los reviews con ratings erróneos encontrados en la etapa de evaluación (fuera del rango 1-5) dado que, para los reviews de cada dominio con rango encontrado, por más que el rating se encuentre dentro del rango 1-5 y aparente ser correcto, ya se sabe que dicho dominio se maneja con rangos diferentes y el valor real del rating cambiaría (no es lo mismo el valor 3 en un rango 1-100 que en un rango 1-5)

Resultados

El cuadro [8.16](#) muestra la cantidad de reviews corregidos de cada dominio habiéndose agregado las propiedades necesarias según los rangos inferidos anteriormente.

8.5. Curado nº 5 - Análisis experto

Por último se realizó el curado correspondiente a la evaluación resultante de la Sección [7.5](#).

Propiedades inexistentes o semánticamente incorrectas

Son los casos de itemreviewed, dtreviewed, publishDate y reviewBody, ya analizados en la evaluación. Estrategia: En este caso para todas el procedimiento es exactamente el mismo, y es bastante sencillo, crear una nueva propiedad con el mismo sujeto y objeto, pero la propiedad indicada para cada caso y luego borrar la tripleta incorrecta.

Propiedad Inexistente	Propiedad correcta
itemreviewed	itemReviewed
dtreviewed, publishDate	datePublished
description	reviewBody

Cuadro 8.6: Propiedades inexistentes

El Cuadro 8.6 lista las propiedades incorrectas encontradas con su correspondiente indicado.

Comentarios en forma de reviews

Objetivo

Corregir la clase de los recursos que son de tipo schema:UserComments pero fueron clasificados como schema:Review

Estrategia

Lo que se intentará es cambiar la clase Review del recurso, y transferir todas las propiedades a una equivalente en la clase UserComments. Por lo que primero se debe inspeccionar qué propiedades contienen dichos recursos.

```
SELECT distinct ?p
WHERE{
?s a <http://schema.org/Review> .
?s <http://schema.org/review> ?review .
?review ?p ?o .
}
```

Propiedad encontrada	Equivalente en Comment
http://schema.org/description	http://schema.org/commentText
http://schema.org/reviewBody	http://schema.org/commentText
http://schema.org/datePublished	http://schema.org/commentTime
http://schema.org/author	http://schema.org/creator

Cuadro 8.7: Equivalencia de propiedades de la clase Review con UserComments

En el cuadro 8.7 se muestran las propiedades encontradas junto con su equivalente en la clase requerida. Entonces simplemente para solucionar el problema alcanza con la siguiente consulta SPARQL:

```

DELETE {
GRAPH ?g{
?s <http://schema.org/review> ?review .
?review <http://schema.org/description> ?description .
?review <http://schema.org/reviewBody> ?body .
?review a <http://schema.org/Review> .
?review <http://schema.org/author> ?author .
?review <http://schema.org/datePublished> ?date .
}
}
INSERT{
GRAPH ?g{
?s <http://schema.org/comment> ?review .
?review <http://schema.org/commentText> ?description .
?review <http://schema.org/commentText> ?body .
?review <http://schema.org/commentTime> ?date .
?review <http://schema.org/creator> ?author .
?review a <http://schema.org/UserComments> .
}
}
WHERE{
GRAPH ?g {
?s a <http://schema.org/Review> .
?s <http://schema.org/review> ?review .
OPTIONAL {
?review <http://schema.org/description> ?description . }
OPTIONAL {
?review <http://schema.org/reviewBody> ?body . }
OPTIONAL {
?review <http://schema.org/datePublished> ?date . }
OPTIONAL {
?review <http://schema.org/author> ?author . }
}
}

```

Por último, el problema encontrado con los objetos de la propiedad author, que deberían ser recursos de tipo schema:Person o schema:Organization, necesitan un arreglo.

Estrategia

Primero es necesario saber qué representan esos textos utilizados como objeto de author, una observación de esos valores mostró que en su gran mayoría

Valor	Cantidad
0	13

Cuadro 8.8: Rangos incorrectos del dominio www.yellowbot.com

representan usernames dentro de la página publicadora, y el resto nombre y apellido. Esto genera un problema a la hora de llevar a cabo la corrección, ya que de por sí, schema:Person utilizada una propiedad para el nombre (givenName) y otra para el apellido (familyName), y no hay una propiedad específica para un username, aunque existe la propiedad alternativeName que se utiliza para los nombres que no encajen en las demás propiedades que podría ser utilizado para el username. Pero cómo saber automáticamente cuando es un username, y cuando es un nombre completo, y más aún, en los nombres completos, cómo saber cuál es el nombre y cuál es el apellido?. Esto no puede ser automáticamente resuelto, por lo que se optó por incluir a todos (tanto usernames como nombres completos) dentro de la propiedad name, heredada de schema:Thing. Entonces como procedimiento final, se cambió el objeto de las propiedades author, por un recurso de tipo Person, con una propiedad name conteniendo como objeto el antiguo valor de author. Realizado con la siguiente consulta SPARQL:

```
DELETE {
  GRAPH ?g{
    ?s <http://schema.org/author> ?author .
  }
}
INSERT{
  GRAPH ?g{
    ?s <http://schema.org/author> _:foo .
    _:foo a <http://schema.org/Person> .
    _:foo <http://schema.org/name> ?author .
  }
}
WHERE{
  GRAPH ?g {
    ?s a <http://schema.org/Review> .
    ?s <http://schema.org/author> ?author .
  }
}
```

Valor	Cantidad	Valor	Cantidad	Valor	Cantidad
6	1	48	6	79	86
8	2	55	7	72	81
9	1	54	15	73	70
19	1	53	5	74	72
25	1	52	12	82	136
27	1	59	8	85	120
29	1	58	18	84	92
31	1	57	11	87	128
30	1	56	19	86	91
34	1	63	25	81	97
33	2	62	23	80	117
38	1	61	12	83	115
36	3	60	12	96	34
37	1	68	62	93	52
42	1	69	34	92	68
43	3	70	50	95	49
40	1	71	62	94	58
46	1	64	24	89	98
47	4	65	39	88	103
44	1	66	35	91	91
45	4	67	32	90	93
51	9	76	82	100	101
50	10	77	82	98	11
49	8	78	81	99	8
48	7	75	73	97	27

Cuadro 8.9: Rangos incorrectos del dominio www.chip.de

Valor	Cantidad
0	5

Cuadro 8.10: Rangos incorrectos del dominio www.gamezebo.com

Valor	Cantidad
0	1

Cuadro 8.11: Rangos incorrectos del dominio www.gogobot.com

Valor	Cantidad
0	9
-1	24

Cuadro 8.12: Rangos incorrectos del dominio www.ormigo.com

Valor	Cantidad
0	17
6	391
7	776
8	851
9	497
10	101

Cuadro 8.13: Rangos incorrectos del dominio www.chroniclesofchaos.com

Valor	Cantidad
6	19
7	26
8	26
9	7
10	7

Cuadro 8.14: Rangos incorrectos del dominio www.kollermedia.at

Dominio	Rango mínimo	Rango máximo
www.gamezebo.com	0	5
www.yellowbot.com	0	5
www.chroniclesofchaos.com	0	10
www.kollermedia.at	1	10
www.chip.de	1	100

Cuadro 8.15: Rangos detectados automáticamente para cada dominio

Dominio	Cantidad de documentos
www.gamezebo.com	3905
www.yellowbot.com	8955
www.chroniclesofchaos.com	4966
www.kollermedia.at	9968
www.chip.de	13751
Total	41545

Cuadro 8.16: Cantidad de correcciones de rango de ratings por dominio

Capítulo 9

Integración de los Datos

Como quedó explicado en la Sección 3.7, integración comprende los procedimientos que se realizan con el objetivo de obtener una visión más unificada del dataset. Esto puede significar, modificar los datos y ontologías y también agregar información faltante en los ítems/reviews. Este es el paso más importante de todo el proceso y la posibilidad de conseguir realizar una aplicación correcta que satisfaga los requerimientos depende del éxito obtenido en el mismo. En base a los requerimientos establecidos, se pueden pensar en distintos procedimientos que son necesarios para poder explotar los datos correctamente:

1. Unificación de vocabularios: En el primer paso del proceso se realizó una selección de los vocabularios con los que se trabajará, estos vocabularios modelan el mismo dominio de información pero muchas veces de forma distinta. Explotar información modelada de diferentes maneras puede resultar innecesariamente engorroso, y también para quienes en un futuro quieran hacer uso del dataset (ya que deberán consultar la información previamente conociendo todas las ontologías de review existentes).
2. Unificación de autores: Es muy importante para lograr cumplir el objetivo de los requerimientos que si dos reviews distintos fueron generados por el mismo autor, esto quede explícitamente asentado, para poder realizar los algoritmos de recomendación.
3. Unificación de ítems: El paso más difícil y más importante, si un ítem está modelado dos veces de forma distinta debería saberse que se trata del mismo.
4. Unificación de formato de ratings: Si bien este paso sería válido también en la etapa de curación, se decidió que encajaba mejor acá. Se trata de llevar todos los ratings a un formato único numérico. Hay sitios que establecen los ratings de distintas formas como por ejemplo “4 out of 5”. En sí no

es un problema sintáctico dado que no hay un rango establecido para las propiedades de rating, pero va a presentar problemas a la hora de utilizar la información en conjunto, ya que se requerirá tener en cuenta todos los casos distintos de formatos de ratings. Puede verse como un problema semántico, tomando en cuenta el ejemplo 4 out of 5, no es más que una sobrecarga de propiedades, ya que como valor de la propiedad rating, se especifica no sólo el valor de dicha propiedad, sino que además el valor de la propiedad maxRating.

5. Unificación de tipos de ítems: Esto es muy útil para darle más posibilidades a la aplicación, y es agrupar los ítems según su tipo (Libro, película, Hotel, Auto, etc), de manera que por ejemplo si un usuario quiere que le recomienden un libro, la aplicación sólo le ofrezca libros. Para la ontología schema, esto puede ser más sencillo dado que los ítems ya se encuentran con su tipo identificado con la clase, en el caso de libro, sería cuestión de buscar ítems con la clase schema:Book. El problema es que esto puede no ocurrir siempre, Un libro, puede estar clasificado como schema:Product, por lo que necesitaría que también lo clasifiquen como Book.

Por razones de que la tesis ya cubrió el desarrollo suficiente, sólo se intentarán implementar los ítems 1 4 y 5 de la integración. Ya que los otros dos poseen una complejidad muy alta y su implementación llevaría mucho tiempo.

9.1. Unificación de vocabularios

Objetivo

Conservar los reviews del dataset en una única ontología. Lo que simplificará las búsquedas, agregaciones y otras operaciones. Además de contener datos semánticamente más parecidos. Y también facilitará la comprensión del dataset a quienes quieran hacer uso del mismo en un futuro (ya que sólo deberán concentrarse en una sola ontología)

Estrategia

Deberá como primer paso realizarse una selección de un vocabulario entre los utilizados, en la cual se escoja uno para que quede como el único en el dataset.

En este caso de estudio el vocabulario elegido es Review Ontology, ya que todas sus propiedades son suficientes para cumplir los requerimientos y este es mucho más simple, lo que facilitará su utilización. El vocabulario de schema posee demasiadas propiedades que son irrelevantes para este caso de estudio.

Además vale la pena recordar los problemas encontrados en el capítulo evaluación causados por la ontología.

Como segundo paso, buscar para cada propiedad de schema:Review utilizada

en el dataset su contraparte en la ontología purl.

La equivalencia entre las propiedades ya fue realizada en el Capítulo 4. Pero sólo se tuvieron en cuenta aquellas propiedades relevantes al caso de estudio.

Las siguientes propiedades (que valga la redundancia son irrelevantes al caso de estudio) fueron utilizadas dentro del dataset, y no se estableció su equivalente en el otro vocabulario: schema:about y schema:keywords.

Si bien, la falta de estas últimas no impactará sobre la aplicación final, es conveniente no perder datos para la publicación del dataset, ya que a alguien podría resultarle útil.

En la etapa de evaluación se observó que la propiedad schema:about tomaba siempre el mismo valor: *“This is required”*, por lo que no incluir esta propiedad en el dataset no producirá una pérdida de información. Y la propiedad keywords puede ser reemplazada por <http://purl.org/dc/terms/subject>. Ya que en la documentación de dublin core, proponen la utilización de esta propiedad utilizando keywords. El caso de schema:reviewRating, que tiene como rango la clase schema:Rating, no puede ser explícitamente reemplazado, ya que esa propiedad sólo es utilizada para desacoplar el rating del review, situación que no se da en la otra ontología. Pero las propiedades dentro del rating se encuentran todas con un equivalente en purl, por lo tanto no causará ningún problema.

Por último, schema:Person que es rango de la propiedad author, debería ser mapeado a foaf:Person que es rango de la propiedad reviewer.

En el Capítulo 8 se observó que los nombres de los autores podían ser nombres completos o usernames situación que producida por la genérica definición de la propiedad schema:name, y no existe una propiedad dentro del vocabulario de foaf:Person que sea tan genérico como para contemplar todos los casos posibles, como sí existe en vCard. Además de que todos los previos valores de reviewer están conformados por un vCard, como también ya se analizó en la etapa de curado.

Por estos motivos se determinó continuar utilizando vCards en lugar de instancias del vocabulario foaf, y dichos vCards utilizarán la propiedad fn (que contempla todos los casos mencionados). En el Cuadro 9.1 pueden analizarse las equivalencias encontradas entre las clases de Review de las ontologías de Schema y Purl.

No hubo problemas con el algoritmo que realizaba el procedimiento.

9.2. Unificación de formatos de ratings

Objetivo

Disponer de todos los ratings de los reviews, con el mismo formato. Un número sin decimales, para facilitar la implementación de operaciones como: “Listar los reviews más populares de determinada fecha” o “Hacer un promedio

Propiedad schema	Propiedad de reemplazo
name	title
reviewBody	text
datePublished	dc:date
author	reviewer
reviewer	reviewer
ratingValue	rating
bestRating (reviewRating)	maxRating
worstRating (reviewRating)	minRating
url	vcard:url
keywords	dc:subject
name (author)	vcard:fn (reviewer)
comments	hasComment
author (comment)	commenter
text (comment)	text

Cuadro 9.1: Equivalencia de propiedades entre las clases schema:Review y rev:Review

de puntaje para un ítem determinado”

Estrategia

Exactamente el mismo principio utilizado para corregir los formatos de fechas en 8.4, sólo que un poco más simple porque sólo se realizará para una propiedad en lugar de cuatro.

Primero se realizó una consulta SPARQL buscando los valores de ratings que no estén dentro de los correctos.

```
SELECT distinct ?value (count (distinct ?review)
as ?cantidad)
WHERE{
?review <http://local.org/id> ?id .
?review <http://purl.org/stuff/rev#rating> ?value .
FILTER NOT EXISTS{
?review <http://local.org/duplicateOf> ?dup .
}
FILTER (!REGEX(str(?value), "[0-9]{1}$", "i")) .
FILTER (!REGEX(str(?value), "[0-9]{2}$", "i")) .
FILTER (!REGEX(str(?value), "[0-9]{3}$", "i")) .
}GROUP BY ?value ORDER BY DESC(?cantidad)
```

Y luego analizando los resultados se fueron agregando los siguientes filtros a la consulta:

```

FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{1} $ ", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{2}\\.[0-9]{1}$", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{1}\\.[0-9]{1}$", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{1},[0-9]{1}$", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{1} ", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^Rating [0-9]{1}", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^About Rating [0-9]{1}", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"^[0-9]{1}\\.[0-9]{1} ", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"Rating [0-9]{1}", "i"))
FILTER(!REGEX(str(?value),"\\([0-9]{1} ", "i"))

```

Una vez que los resultados arrojados por la consulta fueron 0. Se realizó el algoritmo que lleve el rating al formato correspondiente según su expresión regular.

Resultados

Expresión regular	Cantidad de ratings
^[0-9]{1}1/2\$	3722
^[0-9]{2}\\.[0-9]{1}\$	250
^[0-9]{1}\\.[0-9]{1}\$	63695
^[0-9]{1},[0-9]{1}\$	45927
^[0-9]{1}	26314
^Rating [0-9]{1}	149
^About.com Rating [0-9]{1}	2613
^[0-9]{1}\\.[0-9]{1}	5603
Rating [0-9]{1}	3300
\\([0-9]{1}	4176

Cuadro 9.2: Cantidad de reviews corregidos para cada expresión regular

El Cuadro 9.2 muestra las expresiones regulares encontradas en la estrategia de esta sección con la cantidad de reviews que contenían un rating con dicha expresión regular.

Luego de haber concluido con este paso de integración, se volvieron a correr algunos tests del Capítulo 7 y específicamente los de la Sección 7.4. Dicho test volvió a dar un error para `|http://purl.org/stuff/rev#rating|is not in the expected range (1-5).`

Esto se debe a que los tests por algún motivo no contemplaban los datos con formatos no numéricos, y luego al cambiar el formato se encontró con la situación.

Esta situación se normalizó volvieron a implementar la correspondiente estrategia de curado de la Sección 8.4.

9.3. Unificación de tipos de ítems

El desarrollo de este procedimiento fue descrito en la publicación “Instancias de ontologías de la Web Semántica mejoradas a través de Minería de Texto” contenida en el Anexo [A](#)

Capítulo 10

Publicación del Dataset Curado

Para este paso, se escogió en un primer lugar el aprovisionamiento de un servicio web para ser accedido públicamente. Esto beneficia a los usuarios que requieran hacer un uso inmediato y simple de la información contenida. Ya que si se decidiera proporcionar un volcado de datos, el usuario deberá tener conocimiento de la manipulación del disco, así como recursos de hardware y tiempo de configuración.

Para proceder con la publicación del dataset de la forma mencionada, el motor que se optó por utilizar es Fuseki, ya que proporciona un medio de implementación extremadamente sencillo, debido a que funciona perfectamente en conjunto de un dataset TDB, que es con el que actualmente se cuenta.

Fuseki además, tiene la ventaja de ser fácilmente configurable, y no requiere instalación. En el caso de haber elegido otros motores, habría que haber hecho una conversión del dataset para obtenerlo en un formato adecuado, además del esfuerzo necesario para instalar y configurar toda la aplicación.

Por otro lado se consideró también que podría existir la necesidad por parte de algunos usuarios (la minoría), en hacer un uso más complejo del dataset (recordar que la utilización de endpoints sparql tiene sus restricciones), para lo cual requerirían manipular el dataset completo por su cuenta.

Resolver esta situación, no representó casi inconveniente, debido a la alta capacidad de compresión de datos que posee una base de datos TDB, que pasó de 8,4Gb a 1,0Gb. Dicho dataset con esas características puede ser fácilmente publicado para una posible descarga muy fácilmente.

Capítulo 11

Explotación del Dataset

En la Sección 3.9 se habló de la elección de un sistema de recomendación, previo a la construcción de la aplicación con el objetivo de aprovechar lo más posible la información.

Hasta aquí se generó un dataset curado, que en la sección de integración por cuestiones de complejidad (e incluso de posibilidad) no se realizó la integración tanto de los autores, como de los ítems.

Dado que no se dispone de ninguna propiedad para determinar que tanto dos autores son el mismo o dos ítems son el mismo resulta inadecuado la utilización de un sistema de recomendación de filtrado colaborativo.

Esto también puede incluir a los sistemas de recomendación basados en contenido, porque también hacen uso de un perfil de usuario que requiere mucha cantidad de información de cada uno para su construcción.

Es por eso que sólo resta la implementación de un sistema de recomendación no personalizado.

De manera que los rankings generados por la aplicación, van a ser idénticos para cualquier usuario que lo solicite.

Se generó entonces una aplicación que hace uso del dataset publicado en el capítulo anterior, cumpliendo con los requerimientos planteados en la Sección 1.5.

La figura 11.1 muestra un diagrama de la arquitectura de la aplicación compuesta por tres capas:

1. API Restful: Que provee una API mediante la utilización del framework Jersey. Esto evitó que se requiera utilizar una interfaz gráfica que no cumple ningún aporte a los objetivos de esta tesis.
2. Service: Que proporciona la funcionalidad de la aplicación, generando la estructura de los rankings en el sistema de recomendación, para luego

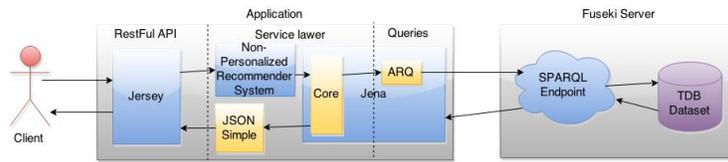


Figura 11.1: Arquitectura de la aplicación

utilizar el framework Jena que modela y provee la información solicitada por el sistema.

También posee una librería que mapea la información otorgada por Jena a Strings JSON que pueden ser devueltos por la API.

3. Queries: Por último se encuentra la capa queries, que se encarga de obtener los datos del dataset mediante consultas SPARQL generadas por la librería ARQ del framework Jena. Dicha capa será la encargada de interactuar con el SPARQL Endpoint disponible por el servidor Fuseki.

Parte IV

Conclusiones

Capítulo 12

Conclusiones y trabajo futuro

Se demostró cómo puede hacerse uso de las tecnologías, frameworks y estándares de la Web Semántica para explotar las contribuciones de los usuarios a lo largo de toda la web dentro del marco de los Sistemas de Recomendaciones.

A partir de todo el proceso se pueden distinguir dos actores que participan en la publicación de reviews en la web semántica, el usuario que genera la información y el desarrollador del sitio que provee al usuario la plataforma para hacerlo.

La importancia entonces de la existencia de vocabularios expresivos, concretos y precisos resulta fundamental para ayudar a estos dos a publicar la información correctamente, ya que se demostró que a partir del paso Evaluación, la incorrectitud en la información publicada crea grandes problemas que resultan muy complicados de resolver, al igual que se demostró que muchos de los errores son muy influenciados por los vocabularios.

Aún con vocabularios completos, correctos y precisos, continuarían presentándose dificultades en el paso de Integración, ya que es muy dependiente de la relación entre los datos publicados por distintos usuarios.

Intentar integrar ítems y autores parece ser entonces una tarea que va de extremadamente compleja a imposible, dado que la mayoría de los reviews poseen de información de los autores sólo un username, en lugar de un identificador global como podría ser una dirección de email.

También ítems, que tampoco poseen identificadores globales, sino nombres escritos en distintos formatos.

Esto parece tener origen en la naturaleza descentralizada de la web semántica, que otorga a los usuarios la libertad de generar recursos sin límite.

La solución no parece encontrarse por el camino de la centralización, como fue planteado en [11] cuya aplicación resultante terminó siendo obsoleta, sino

con la estandarización más restrictiva en vocabularios y propiedades, intentando llevar a los usuarios a la utilización de esos tan necesarios identificadores.

Por otro lado se pudo observar la preferencia de los desarrolladores de sitios a la utilización de formatos de código semántico embebido en HTML, en lugar de documentos RDF puros. Aunque cada uno de los formatos posee ventajas y desventajas para dicho desarrollador del sitio, se notó que uno de ellos (microformatos) sólo contenía desventajas desde el punto de vista del desarrollador de la aplicación semántica.

Dicha conclusión se obtiene de verificar que la calidad de los ítems escritos en microformatos del dataset es muy baja, ya que sólo poseen como información un nombre en la mayoría de sus casos.

Esto se debe a que no se disponen de namespaces para la utilización de ontologías que permitan la utilización de propiedades descriptivas necesarias, y sólo cuentan con el uso de V-Cards.

El punto de vista del desarrollador de aplicaciones semánticas por supuesto que no suele ser tenido en cuenta por el desarrollador de sitios, que la mayoría de las veces opta por el uso de microformatos por su simplicidad.

A pesar de los problemas mencionados, se alcanzó el objetivo de construir un sistema de recomendación, donde se produjeron satisfactorios resultados en los puntos de evaluación y curación. Y dicha construcción demostró cómo puede ser necesarios combinar vocabularios (como se vio en el Capítulo 9 que se aprovechó la simplicidad y correctitud de la Review Ontology para los reviews para los ítems de schema), y mostró interesantes usos de la minería de datos para el proceso.

También mostró la necesidad de conocer las distintas herramientas y aplicaciones como Síndice o RDFUnit, que aportan mucho al proceso, también de la necesidad de conocer la naturaleza de los datos con los que se trabaja.

Quedan entonces planteados, desafíos en varios de los puntos de este trabajo, comenzando con la proposición de estándares o soluciones que resuelvan el problema de la publicación de información no identificable, siguiendo por el análisis del uso de la minería de datos en varios puntos, y la generación de una estrategia de integración exitosa en este contexto.

Otro aspecto a investigar es el de la obtención de fuentes de datos, más completa y actual que no necesite de la utilización de complejos recursos de hardware para un crawling, dado que Síndice a partir de 2015 ha dejado de funcionar como web crawler.

Un punto interesante de partida podría ser la inspección del nuevo LOD Laudromatic.

Por último también queda por mejorar los puntos de Evaluación y Curación, que pueden analizarse cuánto más completo y eficiente pueden lograrse.

Bibliografía

- [1] Grigoris Antoniou and Frank Van Harmelen. *A Semantic Web Primer*.
- [2] Christian Bizer and Andreas Schultz. The Berlin SPARQL Benchmark. *International Journal on Semantic Web and Information Systems*, 5(2):1–24, 2001.
- [3] DCMI Usage Board. DCMI Metadata Terms, 2010.
- [4] Tantek Çelik. h-review · Microformats Wiki.
- [5] Dan Connolly. Gleaning Resource Descriptions from Dialects of Languages (GRDDL), 2007.
- [6] Richard Cyganiak and David Wood. RDF 1.1 Concepts and Abstract Syntax, 2013.
- [7] Tommaso Di Noia, Roberto Mirizzi, Vito Claudio Ostuni, Davide Romito, and Markus Zanker. Linked open data to support content-based recommender systems. *Proceedings of the 8th International Conference on Semantic Systems - I-SEMANTICS '12*, page 1, 2012.
- [8] T. Gruber. A Translation Approach to Portable Ontology Specifications. *Knowledge Acquisition*, 1993.
- [9] Ramanathan Guha and Dan Brickley. {RDF} {S}chema {1.1}, 2014.
- [10] Andreas Harth. Billion Triples Challenge data set. Downloaded from <http://km.aifb.kit.edu/projects/btc-2012/>, 2012.
- [11] Tom Heath and Enrico Motta. Personalizing Relevance on the Semantic Web through Trusted Recommendations from a Social Network. *International Workshop on Semantic Web Personalization Co-located with the 3rd European Semantic Web Conference*.
- [12] Tom Heath and Enrico Motta. Reviews and Ratings on the Semantic Web 1 Introduction : Limitations of Reviews and Ratings on the Web 2 A System for Semantic Web-compatible Reviews and Ratings. *Word Journal Of The International Linguistic Association*, pages 7–8.

- [13] Tom Heath and Enrico Motta. Revyu.com: a Reviewing and Rating Site for the Web of Data.
- [14] Benjamin Heitmann and Conor Hayes. Using Linked Data to build open, collaborative recommender systems. pages 76–81.
- [15] Martin Hepp and Web Science. GoodRelations: An Ontology for Describing Products and Services Offers on the Web. pages 329–346, 2008.
- [16] Ian Hickson. HTML Microdata, 2012.
- [17] Dimitris Kontokostas and Patrick Westphal. Test-driven evaluation of linked data quality. *Proceedings of the 23rd . . .*, pages 747–757, 2014.
- [18] Jens Lehmann, Robert Isele, Max Jakob, Anja Jentzsch, Dimitris Kontokostas, Pablo N. Mendes, Sebastian Hellmann, Mohamed Morsey, Patrick van Kleef, Sören Auer, and Christian Bizer. DBpedia - a large-scale, multilingual knowledge base extracted from wikipedia. *Semantic Web Journal*, 6(2):167–195, 2015.
- [19] D.L. McGuinness and F. Van Harmelen. OWL Web Ontology Language Overview, 2004.
- [20] Leandro Mendoza, Guido Zuccarelli, Alicia Díaz, and Alejandro Fernández. The semantic web as a platform for collective intelligence. In Nelson Baloian, Frada Burstein, Hiroaki Ogata, Flavia Santoro, and Gustavo Zurita, editors, *Collaboration and Technology*, volume 8658 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 255–262. Springer International Publishing, 2014.
- [21] Eyal Oren, Renaud Delbru, Michele Catasta, Richard Cyganiak, Holger Stenzhorn, and Giovanni Tummarello. Sindice.com: a document-oriented lookup index for open linked data. *International Journal of Metadata, Semantics and Ontologies*, 3(1):37, 2008.
- [22] Anil Poriya, Neev Patel, Rekha Sharma, and Tanvi Bhagat. Non-Personalized Recommender Systems and User- based Collaborative Recommender Systems. 6(9):22–27, 2014.
- [23] J. Rusher. , *Semantic Web Advanced Development for Europe (SWAD-Europe)*, *Workshop on Semantic Web Storage and Retrieval - Position Papers*.
- [24] Recommender Systems. *Recommender Systems Handbook*. Springer US, Boston, MA, 2011.
- [25] Craig Trim. Inference using OWL 2.0 Semantics.
- [26] Pierre-Yves Vandenbussche and Bernard Vatant. Linked Open Vocabularies, 2012.

- [27] W3C. OWL 2 Web Ontology Language Document Overview (Second Edition).
- [28] Baoyao Zhou, Siu Cheung Hui, and Alvis C M Fong. Web Usage Mining for Semantic Web Personalization. In *Context*, page 10. Nanyang Technological University, 2005.

Apéndice A

Publicaciones