

# La Web Semántica como plataforma para sistemas de recomendación

Guido Zuccarelli

3 de mayo de 2015

# Índice general

<b>1. Introducción</b>	<b>4</b>
1.1. Evaluaciones y opiniones . . . . .	4
1.2. Sistemas de Recomendación . . . . .	6
1.2.1. Sistemas de recomendación basados en contenido . . . . .	7
1.2.2. Sistemas de recomendación de filtrado colaborativo . . . . .	7
1.2.3. Sistemas de recomendación no personalizados . . . . .	7
1.3. La web semántica . . . . .	7
1.4. Reviews en la web semántica . . . . .	9
1.5. Caso de estudio . . . . .	11
1.6. Organización . . . . .	11
<b>2. Elementos de la Web Semántica</b>	<b>12</b>
2.1. Principios . . . . .	12
2.1.1. Resource Description Framework (RDF) . . . . .	12
2.1.2. RDF Schema (RDFS) . . . . .	13
2.1.3. Vocabularios . . . . .	14
2.1.4. OWL . . . . .	14
2.1.5. Ontologías . . . . .	14
2.1.6. Motores de inferencias. . . . .	15
2.1.7. SPARQL . . . . .	15
2.1.8. HTML semántico . . . . .	16
2.1.9. Extractores . . . . .	18
2.1.10. Dublin core . . . . .	18
2.2. Aplicaciones en la Web Semantica . . . . .	19
2.2.1. DBpedia . . . . .	19
2.2.2. Revyu . . . . .	19
2.2.3. Sindice . . . . .	20
2.2.4. Link Open Data Cloud Cache (LOD) . . . . .	20
2.3. Tecnologías . . . . .	20
2.3.1. Apache Jena . . . . .	20
2.3.2. JSON Simple . . . . .	20
2.3.3. Jersey . . . . .	21
2.3.4. RDFUnit . . . . .	21

<b>3. Enfoque General</b>	<b>22</b>
3.1. Estrategia propuesta	22
3.2. Selección de vocabularios	23
3.2.1. Linked Open Vocabulary (LOV)	25
3.2.2. Vocab.cc	25
3.3. Recolección	25
3.3.1. Búsqueda	26
3.3.2. Obtención	27
3.4. Extracción y almacenaje	28
3.4.1. Extracción	28
3.4.2. Almacenaje	29
3.5. Evaluación de Calidad de los Datos	31
3.6. Curado de los Datos	32
3.7. Integración de los datos	33
3.8. Publicación del Dataset Curado	33
3.9. Explotación del Dataset	34
<b>4. Selección de Vocabularios</b>	<b>35</b>
4.1. RDF Review Vocabulary	35
4.1.1. Clases	35
4.1.2. Propiedades	36
4.2. hReview	37
4.3. RDF Data Vocabulary	39
4.4. Schema.org	40
<b>5. Recolección de Datos</b>	<b>43</b>
5.1. Objetivo	43
5.2. Estrategia	44
5.3. Resultados	44
<b>6. Extracción y Almacenamiento de los Datos</b>	<b>46</b>
6.1. Objetivo	46
6.2. Estrategia	46
6.3. Resultados	47
6.3.1. TDB Bulk load	48
<b>7. Evaluación de Calidad de los Datos</b>	<b>50</b>
7.1. Evaluación nº 1 - Vocabularios	50
7.2. Evaluación nº 2 - Duplicados	51
7.3. Evaluación nº 3 - RDFUnit-Automatizado	53
7.4. Evaluación nº 4 - RDFUnit-Manual	54
7.5. Evaluación nº 5 - Análisis experto	55

<b>8. Curado de los Datos</b>	<b>60</b>
8.1. Curado nº 1 - Vocabularios . . . . .	60
8.2. Curado nº 2 - Duplicados . . . . .	61
8.3. Curado nº 3 - RDFUnit-Automatizado . . . . .	61
8.4. Curado nº 4 - RDFUnit-Manual . . . . .	63
8.5. Curado nº 5 - Análisis experto . . . . .	69
<b>9. Integración de los Datos</b>	<b>72</b>
9.1. Unificación de vocabularios . . . . .	73
9.2. Unificación de formatos de ratings . . . . .	74
<b>10.Publicación del Dataset Curado</b>	<b>76</b>
<b>11.Explotación del Dataset</b>	<b>77</b>
<b>12.Conclusiones y trabajo futuro</b>	<b>79</b>
<b>A. Publicaciones</b>	<b>83</b>

# Capítulo 1

## Introducción

### 1.1. Evaluaciones y opiniones

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, debería poder ser abstraído a un modelo representado por una computadora, de manera tal, que esa representación describa con precisamente 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, tendríamos algo como esto.

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 prácticamente hasta el cansancio.

Se pueden optar también por una representación como ésta:

Tipo: Bicicleta
Talle: 51
Marca: Merida



Figura 1.1: Relación entre usuario, review e ítem

Modelo: Reacto 500

Puede aprovecharse el hecho de que es muy probable 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.

Cada ítem es de alguna manera utilizado por uno o más usuarios. Y cada usuario puede de la misma manera ser representado en la computadora mediante pares de atributo;valor. Y al igual que los ítems algunos atributos servirán para identificar al usuario.

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, 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 review:

```

Puntuacion:4
Titulo: 'Buena opción'
Texto: 'Liviana y cómoda, pero un poco rígida para
        doblar, y no frena adecuadamente'
Fecha:15/10/2012
  
```

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, lo que ayuda a quienes necesiten

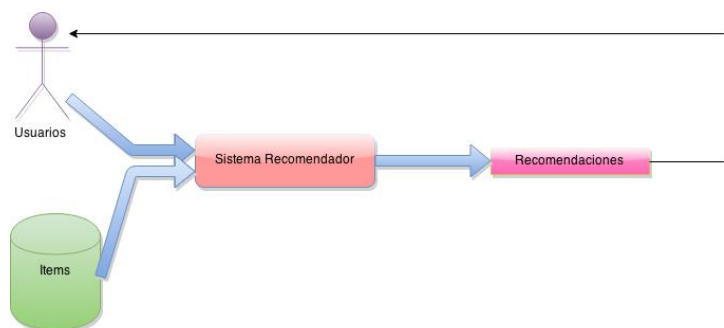


Figura 1.2: Flujo de un Sistema de Recomendación

una descripción y valoración de los mismos que no provenga de quien los quiere promocionar.

Al terminar de leer esta sección, el lector debe entender a que te referís con reviews (en términos generales), que muchas de ellas son publicadas en la web en redes sociales, en sitios de productos etc, y que sirven para ???. Podés agregar algunos ejemplos e incluso imágenes. No queda claro por que en el titulo de la sección dice “entrecruzadas”, ¿es importante o fue solo una elección al azar?. Para que este se conecte con el que sigue, podés dejar picando algo como “muchos han intentado procesar automáticamente las opiniones de los usuarios para ... pero eso es muy difícil porque...”

## 1.2. Sistemas de Recomendación

Los sistemas de recomendación [22] 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. 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 [22] 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.

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 [22] utilizan la información histórica de cada usuario para intentar encontrar y generar grupos de usuarios con gustos similares. 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 [21], 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. 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 [6] paralela. 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 Web Semántica promete facilitar el desarrollo de la web social y la inteligencia colectiva [1], a través de mecanismos de clasificación, relación y descripción del contenido de la información publicada mejorando su interoperabilidad. Promete también mejorar la recolección, agregación e integración de datos específicos mediante el uso de agentes de búsqueda automáticos que aprovechan las ventajas.

Al terminar de leer esta sección, el lector debe entender que es la web semántica y a que apunta. Si dejaste picando el tema de automatización en el párrafo anterior, acá se va a imaginar porque hablas de ws. Habla muy brevemente de triplets y menciona RDF. También mencioná linked open data para darle una idea de que la web semántica es una web de datos interconectada. Podés tomar lo que ya escribiste en la propuesta. Ejemplifica con dbpedia o algo así... En un capítulo mas adelante vas a entrar en detalle en web semántica, rdf, etc. Acá contás solo lo suficiente para que se entienda lo que vas a proponer en la próxima sección



Figura 1.3: Evolución de la web

## 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, lo cual en el caso es una tarea muy sencilla. Pero la dificultad de encontrarlos y explotarlos parece ser inversamente proporcional a 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:

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 esta tarea demandará mucho tiempo y con un límite corto de cantidad de reviews. Ahora 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

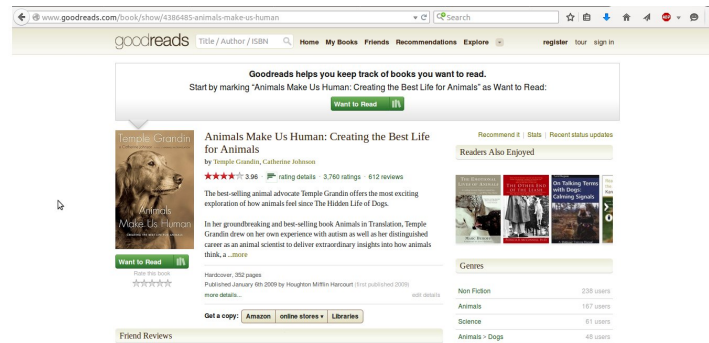


Figura 1.4: Ejemplo de review en la web semántica

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, salvo que se trabaje 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 [13], 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.[26]

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

En [11] se presenta un sistema con el objetivo de publicar reviews en la web semántica. Dicho sistema no tuvo éxito y la funcionalidad del mismo actualmente inoperable.

Acá es donde presentas el problema a resolver. Ya contaste que son los reviews y por que alguien querría integrarlos. Ya contaste que es la web semántica y linked open data. Ahora tenés que contar que ha habido iniciativas para darle semántica a los reviews y que existen datos; ahora hay una posibilidad de aprovechar esa información. Y ahí decís algo como lo que dijiste al final de la propuesta: *El objetivo principal de esta tesis es evaluar la viabilidad, y entender los desafíos de la utilización de la información contenida en la web semántica en la construcción de sistemas de recomendación. Para eso, y con foco en el caso particular de opiniones de usuarios sobre distintos tipos de recursos se buscará: capturar, extraer, validar calidad, curar, integrar, publicar y explotar los datos disponibles.*

## 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 convinar 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.

## 1.6. Organización

ya saben lo que vas a contar; acá les das una idea de como te vas a organizar para contarlo - puede ser algo como lo que está a continuación. Para el caso de estudio podés tomar el texto que escribimos en el artículo

El capítulo 3 introduce los conceptos de Web Semantica, sus principios y tecnologías y presenta la estrategia de trabajo en términos generales. Los capítulos 4 a 11 discuten en detalle cada uno de pasos de la estrategia elegida, aplicándolos al caso de estudio: los reviews en la web semántica. Finalmente, el capítulo 12 resumen los resultados observados, saca conclusiones al respecto, y plantea trabajo futuro. El anexo 12 presenta una publicación que fue 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 [5] 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.

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.

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)

Es una extensión semántica de RDF [8], 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.

Atravez 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

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 Language [18]: 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 [25] 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” [7]. 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.

Son componentes de software que pertinenste establecer consecuencias lógicas en base a los axiomas definidos tanto por OWL como por RDFS [23]. 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

Se trata de un lenguaje estandarizado de consulta de grafos RDF. SPARQL 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.

#### 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.



### 2.1.8. 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:** [15] 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. 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.

**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
- `rel`: Se utiliza en los enlaces para indicar relaciones en los documentos.
- `rev`: Igual al `rev` 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.

**RDF-a:** [3] Permite directamente embeber tripletas (sujeto-predicado-objeto) utilizando namespaces de XML. 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.

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

```

<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

### 2.1.9. Extractores

Son herramientas que permiten extraer tripletas de los lenguajes de metadatos semánticos embebidos en HTML vistos anteriormente. Utilizan estándares como GRDDL[4], 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.

### 2.1.10. Dublin core

[?] 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.

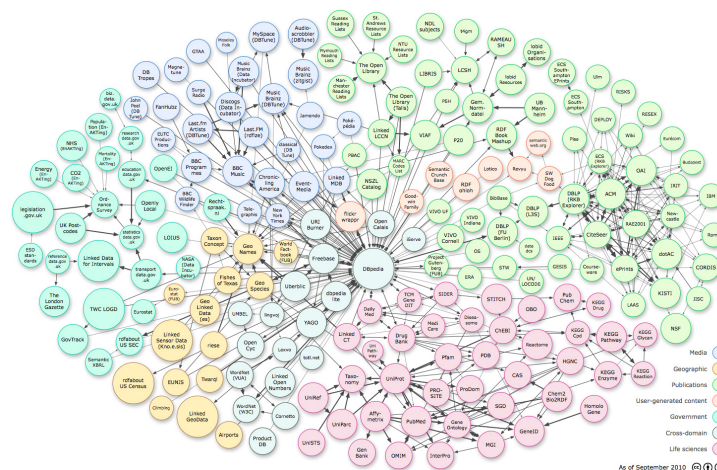


Figura 2.4: La utilización de DBpedia como fuente de datos

## 2.2. Aplicaciones en la Web Semantica

### 2.2.1. DBpedia

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.

Dbpedia [17] 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 mas de 45 millones de links entre DBpedia y datasets externos como Freebase, OpenCyc, UMBEL, GeoNames, Musicbrainz, etc.

### 2.2.2. Revyu

[12] 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.

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. Síndice

[20] 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.

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)

Al igual que índice 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 deberá comprarse una licencia.

## 2.3. Tecnologías

### 2.3.1. Apache 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

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

### **2.3.3. Jersey**

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 [\[16\]](#) es un framework creado con el objetivo de presentar una metodología para realizar una evaluación de calidad sobre un dataset semántico.

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.

## 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

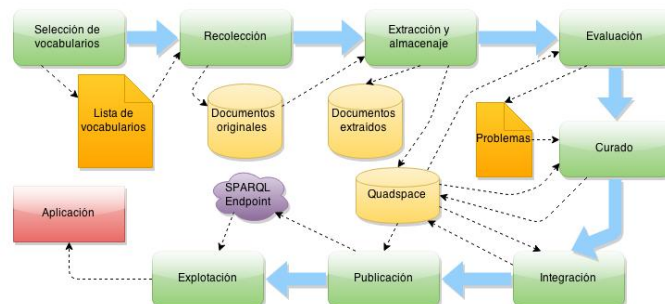


Figura 3.1: Flujo completo del procedimiento

información para que pueda ser aprovechable. Existen distintos niveles de integración más simples o más complejos.

**Publicación del Dataset Curado** El dataset ya con una calidad teóricamente superior y un estado mucho más aprovechable que el que se encontraba en un primer momento se deja a disposición de todos de forma online.

**Explotación del Dataset** Se construye una aplicación que en base a los requerimientos utilice el dataset.

acá sería bueno incluir un diagrama que muestre el pipeline. En la lista de arriba con un párrafo se explica cada paso. Luego, en las secciones que sigue se analiza mas cada paso, pero se lo plantea como un problema.. se analizan los retos; entonces los capítulos 4 a 9, explican como los resolviste. Alternativamente, se puede hablar menos acá, solo lo suficiente para que se entienda la estrategia general, y luego en los capítulos 4 a 9 se analiza el problema en detalle y se propone la solución. Con esta ultima forma, todo lo que se refiere a los vocabularios quedaría en el capítulo 4 y no acá. Puede ser mejor.

## 3.2. Selección de vocabularios

Seleccionar un vocabulario implica analizar varios aspectos del mismo, no sólo su definición e implementación, sino también el uso práctico dado por sus usuarios. En primer lugar se debe comprobar que los nombres de las propiedades que posee sean correctamente auto-explicativas. Supongamos por ejemplo que existe un ítem con un rating agregado modelado por una ontología que posee las siguientes propiedades:

1. minrating



2. ratingValue

3. countRating

Las dos últimas propiedades resultan fácilmente identificables, ratingValue se trata del promedio de puntaje, y ratingCount la cantidad de puntajes que le fueron otorgados, pero la propiedad minRating podría generar distintas formas de interpretación, alguien podría suponer que se trata del valor mínimo que fue adquirido por un usuario, o el valor mínimo que un usuario puede otorgar. Y muchas veces la documentación de la ontología (si es que existe) no es suficiente.

Explicar que en realidad uno no elige “un” vocabulario sino que la información podría expresarse combinando términos de varios vocabularios. Dejar claro que no es lo mismo elegir el/los vocabulario/s en el que uno va a publicar que decidir cuales son todos los vocabularios que uno va a considerar al buscar información publicada por otros - dar un ejemplo

Este párrafo que sigue no se entiende; aclarar que sería cubrir las necesidades mínimas de los casos de uso.

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 otros vocabularios.

Goodrelations[14] 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)

[24] 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. 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 opensource 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)[9]. 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.

Una vez definidos el/los vocabularios a utilizar, se debe proceder a recuperar información disponible en la web; a eso llamamos “Recolección”

## 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 cuádrupletas, 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 cuádrupletas. 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

**OJO: ESTO ESTABA EN EL ARCHIVO `busqueda.tex` no en el opciones-Busqueda**

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 travez 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 entoces, 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/sparqlendpointssta> y <http://www.w3.org/wiki/SparqlEndpoints> que 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 es <http://challenge.semanticweb.org/2014/>.

### 3.3.2. Obtención

Este paso está directamente relacionado con el anterior, dado que la estrategia de obtención fue planeada con anterioridad, según cuál sea la seleccionada, habrá sido la opción ejecutada en el paso anterior.

Para este paso se tienen 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 crawling, 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 semánticos NO embebidos, ya escritos en un formato nativo de la web semántica como RDF, turtle, n-Triples, etc. Luego la profundidad puede continuarse realizando lo que se llama un "follow your nose", 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 utilizada sean simplemente las URL de los documentos, se utilizará también la información cacheada de dichos documentos y evitarse un crawling. Como desventaja se puede tener información desactualizada, pero como ventaja se podrá obtener información que ya no esté disponible. Todo dependerá de lo que se busque obtener. 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 mínimos 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 este paso es inspeccionar el volcado o bien para obtener la URL de los documentos con la información deseada, para luego realizar un crawling de profundidad 1, o directamente utilizar la información contenida en el volcado. Esta opción en realidad es una suma de un paso intermedio con las demás opciones de este paso ya que se estaría realizando el trabajo que hacen los 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 contener 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 requieran un proceso de extracción para luego ser almacenados en un triplestore.

### 3.4.1. Extracción

Esto 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 (o de otro lenguaje de tripletas puro) que represente esa información semántica 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 Síndice. 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 POSTGRE.

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 cal-ses 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 evaluación 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

Esto va acá o es parte de Explotación?

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

Acá es donde efectivamente se discute que implica cubrir los requerimientos de la aplicación . Puede ser que acá también te refieras a como la forma en la que querés explotar los datos impacta en las fases anteriores. Incluso, habría que pensarlo, en este capítulo tal vez conviene primero hablar de explotación y luego de las otras fases - porque explotación determina mucho que es lo que vas a mirar en las fases anteriores, ¿no?

«“¡HEAD Finalmente ===== 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. ”»¿49478991009a94744fb73d7dbf44ca15cd0cce27

## 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 como 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, 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.

## 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 [3] 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 vió 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 complicado 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 travez 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/Organization>
- <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](http://schema.org/CreativeWork) que a su vez es subclase de [schema:Thing](http://schema.org/Thing).

### Propiedades de Review

- **itemReviewed**: El ítem que está siendo evaluado, tiene rango [schema:Thing](http://schema.org/Thing)
- **reviewBody**: El valor textual del review de la evaluación, que tiene rango [schema:Text](http://schema.org/Text)
- **reviewRating**: El valor numérico del review de la evaluación, que tiene rango [schema:Rating](http://schema.org/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`

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 de la evaluación del review 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`.

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 la posee.

En la sección 4.2 de [19] 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 descargar estos últimos 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 índice limitó la paginación de sus consulas a 100. De manera que sólo se puede 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 malformados.

La estadística fue la siguiente:

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

## 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

Extractores utilizados más importantes:

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

Errores por documentos mal descargados:

null 4661

invalid property name "95

Error while retrieving mime type 1

Documentos obtenidos:



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	15719392
Tripletas promedio sobre documentos sin review	20.01
Total Documentos	236640

Cabe destacar que, ese porcentaje de documentos con review 79 % implica que el 21 % restante fueron documentos que síndice tiene indexados como contenedores de alguna de las clases de review mencionadas y ya no los tiene en la actualidad. 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 válido de síndice ya que, como se mencionó anteriormente, los dominios fueron seleccionados dependiendo de si aún existen y además aún tenían publicados documentos de reviews en la web semántica.

#### 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. Fueron errores no detectados por any23:

Error	Razon
PORT_SHOULD_NOT_BE_WELL_KNOWN in PORT	Ports under 1024 should be accessed using the app
ILLEGAL_CHARACTER in FRAGMENT	The character violates the grammar rules for URIs
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 are not allowed
WHITESPACE in PATH	A single whitespace character. These match no grammar
ILLEGAL_PERCENT_ENCODING in QUERY	The host component a percent occurred without two hex digits
NOT_DNS_NAME in HOST	The host component did not meet the restrictions for a DNS name
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
WHITESPACE in QUERY	A single whitespace character. These match no grammar

#### 6.3.1. TDB Bulk load

La base de datos resultante contiene:

Cantidad de grafos: 182153  
Cantidad de grafos con schema/review: 50955  
Cantidad de grafos con schema/aggregate rating: 52022  
Cantidad de grafos con purl/review: 104316  
Cantidad de grafos con purl/aggregate review: 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.

## 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 `aggregateRatings` de todos los recursos no alcanzaría con una simple query, habría que realizar tantas queries como clases de la ontología schema 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 se arma en cada ontología un mapa para cada propiedad escogida, que contiene como clave un valor posible existente para esa propiedad, y como valor un arreglo con todos los reviews que contiene ese valor 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:

Para el valor 4 de la propiedad rev:rating se encuentran review1, review2, review3 Y para el valor “buena película” de la propiedad rev:text se encuentran review2, review3, review4 Entonces la intersección entre el conjunto de reviews para el primer conjunto con el segundo conjunto es review2, review3. Ahora para marcar ese conjunto como posible grupo de duplicados deben cumplir la condición de que, el ítem sobre el cuál el review habla tiene el mismo nombre en cada uno de los elementos.

Esta comparación se reliza 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

Ésta es la lista con los dominios a los cuales se le encontraron más cantidad de reviews duplicados:

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

## 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 automaticamente 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.

## Resultados

Total test cases	2116
Succeeded	2067
Failed	49

Los tests fallados más relevantes fueron para schema:

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

La Tabla 7.1 muestra el resultado de correr el framework RDFUnit automáticamente sobre la ontología de PURL.

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 7.1: Resultados del test RDFUnit automático

## 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

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 a natural number	33	60682
http://schema.org/ratingValue is not in the expected range (1-5)	1	73090

## 7.5. Evaluación nº 5 - Análisis experto

### Objetivo

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

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

más importantes:



Para la clase schema:Review	
Propiedad	Cantidad
<a href="http://schema.org/author">http://schema.org/author</a>	146243
<a href="http://schema.org/datePublished">http://schema.org/datePublished</a>	144594
<a href="http://schema.org/reviewRating">http://schema.org/reviewRating</a>	143908
<a href="http://schema.org/description">http://schema.org/description</a>	122519
<a href="http://schema.org/name">http://schema.org/name</a>	106219
<a href="http://schema.org/reviewBody">http://schema.org/reviewBody</a>	93634
<a href="http://schema.org/publishDate">http://schema.org/publishDate</a>	59825
<a href="http://schema.org/url">http://schema.org/url</a>	44905
<a href="http://schema.org/dtreviewed">http://schema.org/dtreviewed</a>	26903
<a href="http://schema.org/reviewer">http://schema.org/reviewer</a>	26903
<a href="http://schema.org/about">http://schema.org/about</a>	14693
<a href="http://schema.org/keywords">http://schema.org/keywords</a>	7119
<a href="http://schema.org/review">http://schema.org/review</a>	2292
<a href="http://schema.org/itemReviewed">http://schema.org/itemReviewed</a>	2071
<a href="http://schema.org/itemreviewed">http://schema.org/itemreviewed</a>	67

Mirando la tabla de resultados, el primer error semántico que salta a la vista son las 2292 propiedades review dentro de un review. Es claramente un error en la producción del documento. Una rápida búsqueda de los documentos con este problema mostró que son 2 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 `http://schema.org/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 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: reviewBody. La causa de que se utilice description en lugar de 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 `http://schema.org/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 `http://schema.org/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 `http://schema.org/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 descripto 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 indis-

tintas. 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 `Review`, `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 por qué 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`

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

Los resultados más llamativos son la aparición de propiedades que normalmente se encuentran en el ítem, 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 encuentra cada uan muestra que todas están incluidas 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

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

### 8.1. Curado nº 1 - Vocabularios

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

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 dados 2 documentos idénticos con 2 reviews cada uno, no terminen con un representante cada uno. De esta forma se minimizan 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 nº 3 - RDFUnit-Automatizado

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, esto 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:

`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
```

Y los resultados fueron

¡http://schema.org/Rating!	120165
¡http://schema.org/AggregateRating!	54815
¡http://schema.org/Review!	5867
¡http://schema.org/Product!	331

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

Resultados: Idem los anteriores.

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

Estrategia: 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.

Resultado: 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.

`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 esta 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

`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/deuplicateOf> ?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 anotarlo y realizar la misma consulta esta vez filtrando los resultados con dicho patrón. Iterando este proceso hasta que queden 0 resultados.

Resultados:

Se descubrieron los siguientes patrones

<http://schema.org/datePublished>

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}.+ &amp; 17700</code>	
<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}.+ &amp; 5049</code>	
<code>^[A-z]{3} [0-9]{1}, [0-9]{4} &amp; 1847</code>	
<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} &amp; 67</code>	
<code>^[0-9]{1}\\.[0-9]{2}\\.[0-9]{4}\$</code>	30

<http://purl.org/dc/terms/date>

Expresión regular	Cantidad de 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

<http://schema.org/publishDate>

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

<http://schema.org/dtreviewed>

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

Una vez encontrados los patrones, sólo fue cuestión de correr un algoritmo en Java dónde se contemplan todos 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#rating> is 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 evaluación?. 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 para la ontología purl, dado que para 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: El mapa resultante de esta evaluación fue el siguiente.

Dominio: [www.yellowbot.com](http://www.yellowbot.com)

Valor	Cantidad
0	13

Dominio: [www.chip.de](http://www.chip.de)

Valor	Cantidad
6	1
8	2
9	1
19	1
25	1
27	1
29	1
31	1
30	1
34	1
33	2
38	1
36	3
37	1
42	1
43	3
40	1
46	1
47	4
44	1
45	4
51	9
50	10
49	8
48	6
55	7
54	15
53	5
52	12
59	8
58	18
57	11
56	19
63	25
62	23
61	12
60	12
68	62
69	34
70	50
71	62
64	24
65	39
66	35
67	32
76	82
77	82
78	81
79	86
72	81
73	70
74	72
75	73
85	120
84	92

Dominio: www.gamezebo.com	
Valor	Cantidad
0	5
Dominio: www.gogobot.com	
Valor	Cantidad
0	1
Dominio: www.ormigo.com	
Valor	Cantidad
0	9
-1	24
Dominio: www.chroniclesofchaos.com	
Valor	Cantidad
0	17
6	391
7	776
8	851
9	497
10	101
Dominio: www.kollermedia.at	
Valor	Cantidad
6	19
7	26
8	26
9	7
10	7

En base a esta información se infirieron los siguientes rangos:

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

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 ormigo 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:

Se le asignaron propiedades a:

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

## 8.5. Curado nº 5 - Análisis experto

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 sensillo, crear una nueva propiedad con el mismo sujeto y objeto, pero la propiedad indicada para cada caso y luego borrar la tripleta incorrecta

itemreviewed	itemReviewed
dtreviewed, publishDate	datePublished
description	reviewBody

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 continen dichos recursos.

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

Las propiedades resultantes fueron

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

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 autor, 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 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 cambio el objeto de la spropiedades 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 .  
  }  
}
```



## 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:

**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).

**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.

**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.

**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`.

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 puntos 1, 3 y 4 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 vocabulario, 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 fueron realizadas en el capítulo de selección de vocabularios. Pero sólo fue realizado con las 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: <http://schema.org/about> y <http://schema.org/keywords>. Si bien, la falta de estas propiedades 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 `about`, se utilizó en el dataset sólo para poner contener el valor “This is required” en todos los casos. Por lo que no incluir esta pro-

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 reviewRating, que tiene como objeto un 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 su 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. El problema se encuentra en lo analizado en la etapa de curado, que se observó que los nombres de los autores podía ser nombres completos o usernames. 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 recursos de tipo foaf, y dichos vCards utilizarán la propiedad fn (que contempla todos los casos mencionados). Finalmente el mapeo de propiedades quedó:

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	vcards:url
keywords	dc:subject
name (author)	vcards:fn (reviewer)
comments	hasComment
author (comment)	commenter
text (comment)	text

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 de puntaje para un ítem determinado”

Estrategia: Exactamente el mismo principio que para corregir los formatos de

las fechas, sólo que un poco más simple porque sólo se realizará para una propiedad en lugar de 4.

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.com 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} \$	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

## 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

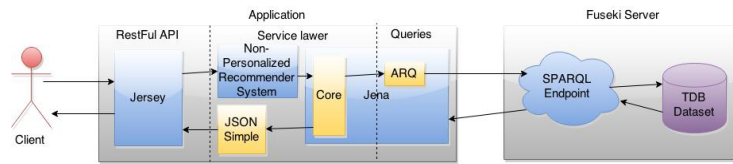


Figura 11.1: Arquitectura de la aplicación

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.

## 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 [10] 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 continúa 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 vió 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] Tantek Çelik. h-review · Microformats Wiki.
- [4] Dan Connolly. Gleaning Resource Descriptions from Dialects of Languages (GRDDL), 2007.
- [5] Richard Cyganiak and David Wood. RDF 1.1 Concepts and Abstract Syntax, 2013.
- [6] 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.
- [7] T. Gruber. A Translation Approach to Portable Ontology Specifications. *Knowledge Acquisition*, 1993.
- [8] Ramanathan Guha and Dan Brickley. {RDF} {S}chema {1.1}, 2014.
- [9] Andreas Harth. Billion Triples Challenge data set. Downloaded from <http://km.aifb.kit.edu/projects/btc-2012/>, 2012.
- [10] 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*.
- [11] 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.
- [12] Tom Heath and Enrico Motta. Revyu.com: a Reviewing and Rating Site for the Web of Data.

- [13] Benjamin Heitmann and Conor Hayes. Using Linked Data to build open, collaborative recommender systems. pages 76–81.
- [14] Martin Hepp and Web Science. GoodRelations: An Ontology for Describing Products and Services Offers on the Web. pages 329–346, 2008.
- [15] Ian Hickson. HTML Microdata, 2012.
- [16] Dimitris Kontokostas and Patrick Westphal. Test-driven evaluation of linked data quality. *Proceedings of the 23rd ...*, pages 747–757, 2014.
- [17] 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.
- [18] D.L. McGuinness and F. Van Harmelen. OWL Web Ontology Language Overview, 2004.
- [19] Leandro Mendoza, Guido Zuccarelli, Alicia Díaz, and Alejandro Fernández. The semantic web as a platform for collective intelligence. In Nelson Balloian, 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.
- [20] 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.
- [21] Anil Poriya, Neev Patel, Rekha Sharma, and Tanvi Bhagat. Non-Personalized Recommender Systems and User- based Collaborative Recommender Systems. 6(9):22–27, 2014.
- [22] Recommender Systems. *Recommender Systems Handbook*. Springer US, Boston, MA, 2011.
- [23] Craig Trim. Inference using OWL 2.0 Semantics.
- [24] Pierre-Yves Vandenbussche and Bernard Vatant. Linked Open Vocabularies, 2012.
- [25] W3C. OWL 2 Web Ontology Language Document Overview (Second Edition).
- [26] 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