

# Informe: Sistema de recomendación

Margarita Lacuaña

Luis Bernal

Mayo 2019

## 1. Introduction

La aparición y el crecimiento de los mercados en línea han tenido un impacto considerable en los hábitos de los consumidores, al brindarles acceso a una mayor variedad de productos e información sobre estos productos. Si bien esta libertad de compra ha convertido al comercio en línea en una industria multimillonaria, también dificulta a los consumidores seleccionar los productos que mejor se ajusten a sus necesidades. Una de las principales soluciones propuestas para este problema de sobrecarga de información son los sistemas de recomendación, que brindan sugerencias automatizadas y personalizadas de productos a los consumidores.

Este trabajo presenta la implementación de un sistema de recomendación basado en filtro colaborativo. Utilizamos el algoritmo de los K-Vecinos más cercanos (*en inglés k-nearest neighbors - KNN*)

## 2. Detalles de implementación

### 2.1. Lenguaje Utilizado

Se utilizó el lenguaje C++, en su especificación C++ 17, junto con su librería estándar STL para el uso de “maps”, “multimaps”, “pairs” y “lists”.

### 2.2. Almacenamiento

Se realizaron las pruebas con la base de datos de *movielens* de 27 y 20 millones. Se almacenaron en memoria principal ocupando:

	Memoria ocupada	Tiempo de carga
20 Millones	2.6 GB	1 min 27 seg
27 Millones	3.3 GB	2 min 20 seg

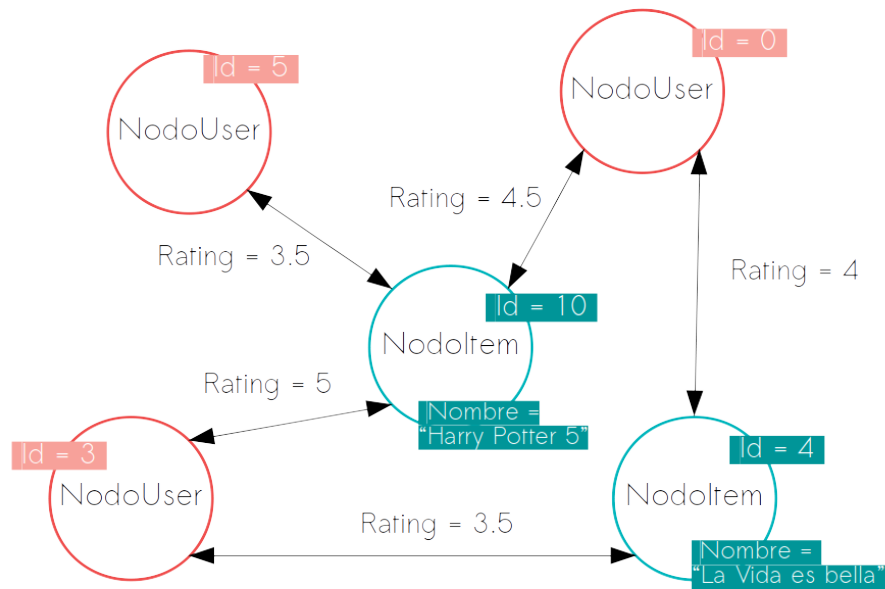


Figura 1: Representación de la estructura planteada

### 2.3. Estructura

El enfoque utilizado en esta implementación es un grafo donde existen dos tipos de nodos: `NodoItem` y `NodoUser` Fig.1. Donde:

- **NodoUser** tiene como dato miembro `id` y `map` con clave puntero a `NodoItem` y valor el `rating`.
- **NodoItem** tiene como datos miembros `id`, `Nombre` y `map` con clave puntero a `NodoUser` y el valor del `rating`.

Al tener `NodoUser` y `NodoItem` un `map` con punteros hacia los dos y los `ratings` permite moverse a travez del grafo en cualquier dirección.

La estructura básica de grafos está inspirada en el gestor de base de datos Neo4j [1].

```

class Grafo {
public:
    Grafo();
    map<int, NodoUser*> index_users;
    map<int, NodoItem*> index_items;

```

Así cada nodo es indexado usando su `id`, permitiendo la búsqueda de cualquier user o item en orden  $O(\log(n))$

Además cada `NodoUser` y `NodoItem` tiene la forma:

```

class  NodoUser{
public:
    int id ;
    //puntero a nodo item, float rating
    map<NodoItem * ,float>    items; //Relaciones
    NodoUser(int id);

```

y el NodoItem:

```

class  NodoItem {
public:
    int id;
    string nombre;
    map<NodoUser *,float >    users;
    NodoItem(int );

```

## 2.4. KNN

Por lo tanto realizar un KNN quedaría de la siguiente forma:

1. Encontramos el NodoUser deseado, en el index\_users(Retorna un puntero a NodoUser).
2. A partir del nodo, recorremos todos sus items.
3. Para cada item, recorremos todos los usuarios que han visto ese item. A su vez se van almacenando los ratings.

```

typedef list<pair<float ,NodoUser*> > k_vec; //k vecinos

void NodoUser::knn(int k,int dist , k_vec &k_vecinos_cercanos){
    map<NodoUser*, list_ratings_xuser > common_users;
    for (auto & item : this->items ){
        //Recorremos todos los items del usuario (this)
        float rating1 = item.second;
        for (auto & user: item.first->users){
            //Recorremos todos los usuarios que han visto el item
            float rating2 = user.second;
            auto it = common_users.find(user.first);
            if(it!=common_users.end()){
                // Y los anadimos a la lista de vecinos comunes ( Common-users )
                it->second.push_back(make_pair(rating1 ,rating2));
            }
            else{
                list_ratings_xuser temp;
                temp.push_back(make_pair(rating1 ,rating2));
                common_users[user.first] = temp;
            }
        }
    }
}

```

```

    }
  }
}

```

## 2.5. Librerías utilizadas

- Pistache C++: Librería para crear y recibir conexiones HTTP. [2]
- Rapidjson: Librería para parsear JSONs recibidos con el método POST. [3]

## 3. Distancia Propuesta: Coseno Soft

Dados 2 vectores A, B. con n atributos, donde los elementos de A son diferentes de cero.

$$\cos(\theta) = \frac{\sum_{i=1}^n a_i b_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2}}$$

## 4. Interface

Se implementó una interface utilizando HTML, CSS y JS. Utilizando la librería Vue.js para renderizar. Se muestra la interface en la Fig. 2

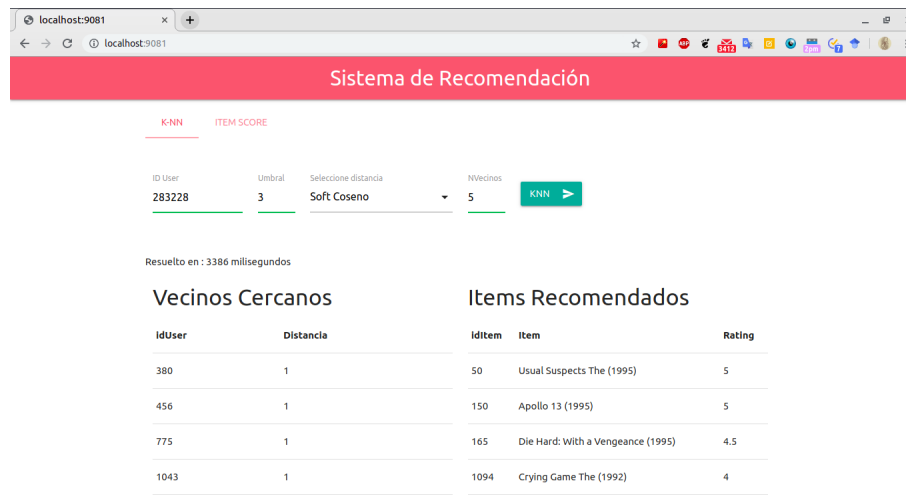


Figura 2: Interface

## Referencias

- [1] Neo4j. <https://neo4j.com/>.

- [2] Pistache c++. <http://pistache.io>. Accessed: 2018-05-6.
- [3] Rapidjson. <http://rapidjson.org/>. Accessed: 2018-05-6.