

1. Obtener Usuarios similares a usuario activo : Procedimiento de NOE4J
2. Obtener las películas vistas por el usuario Activo
3. Obtener el perfil del usuario Activo
4. Obtener el perfil de los usuarios mas cercanos al usuario activo
5. Encontrar los usuarios con perfiles mas cercanos al usuario activo usando distancia Euclidiana
6. Obtener las películas vistas por los usuarios con perfiles mas cercanos al usuario activo.
7. Recomendar Top N de las películas no vistas por el usuario activo de la lista (6)

## DETERMINAR PERFIL USUARIO

- Se utiliza spread activation:
- Se utiliza el Genero Película para determinar perfil

### PERFIL USUARIO ACTIVO

1. Obtener todas las películas vistas y ratings dados por el usuario activo
2. Obtener todos los géneros de las películas evaluado por el usuario activo
3. Normalizar el rating dado a cada película dividiendo por el máx. ranting 5 (rta)
4. Obtener el peso (w) de cada genero en función del grado de cada genero :
  1. Se obtiene cuantos enlaces hay por cada genero de todas las película evaluadas por el usuario activo.
  2. Se suma los rta por cada enlace que salga de una película al genero.  
y se obtiene una ponderación por GENERO
    1. {ACION:9.8, DRAMA:3.77....}
  3. Se normaliza la ponderación por genero dividiendo por el total de Géneros de las películas vista por el usuario activo: para obtener una medida de distribución central.
5. Finalmente se obtiene un vector que es el perfil del usuario por genero:

perfil\_user\_act = {ACION:0.45, DRAMA:0,034....}→PERFIL DEL USUARIO

### PERFIL OTROS USUARIOS

6. Se obtiene el perfil de los n usuarios mas cercanos al usuario activo.  
perfiles\_user\_sim =[perfil\_user1, perfil\_user2.....]

## PROCESO DE RECOMENDACIÓN

1. Se obtiene distancia euclidiana entre el perfil de usuario activo y los perfiles de los  $n$  usuarios mas cercanos
  1. Por cada "GENERO" del usuario activo en su perfil ("perfil\_user\_act"), se busca el genero en el perfil del usuario similar, en la lista "perfiles\_user\_sim"
  2. Se obtiene el valor del correspondiente "GENERO" en el perfil del usuario similar
  3. Si no se encuentra este "GENERO" en el usuario similar, este valor es de cero (0).
  4. Se obtienen dos vectores el del usuario activo y de el usuario similar por "GENERO"
  5. Se calcula distancia Euclidiana entre estos dos vectores.
  6. El proceso se repite por cada  $n$  usuario similar en "perfiles\_user\_sim"
2. Se Obtienen los  $k$  usuario mas cercanos (distancia Euclidiana cerca a cero), del proceso anterior.
3. Por cada  $k$  usuario mas cercano se obtiene las películas vistas
4. Se filtra las películas del paso anterior con las vistas por el usuario activo
5. Se hace recomendación las  $n$  top películas del paso anterior, no vistas por el usuario activo.

Nota:

El vector perfil del usuario se puede aumentar con otras características del enriquecimiento ontológico con ACTORES, DIRECTORES, ESCRITORES. Y el proceso básicamente seria el mismo

neo4j - default

## Node Labels

\*(59,049) Actor Director  
Escritor Genero Pelicula  
Persona Usuario titulo

## Relationship Types

\*(243,928) ACTUO\_EN DIRIGIO  
ESCRIBIO ES\_GENERO  
EVALUO

## Property Keys

Pelicula age imdbld  
lanzamiento name nombre

neo4j\$ MATCH (n) RETURN n LIMIT 25



Graph



Table

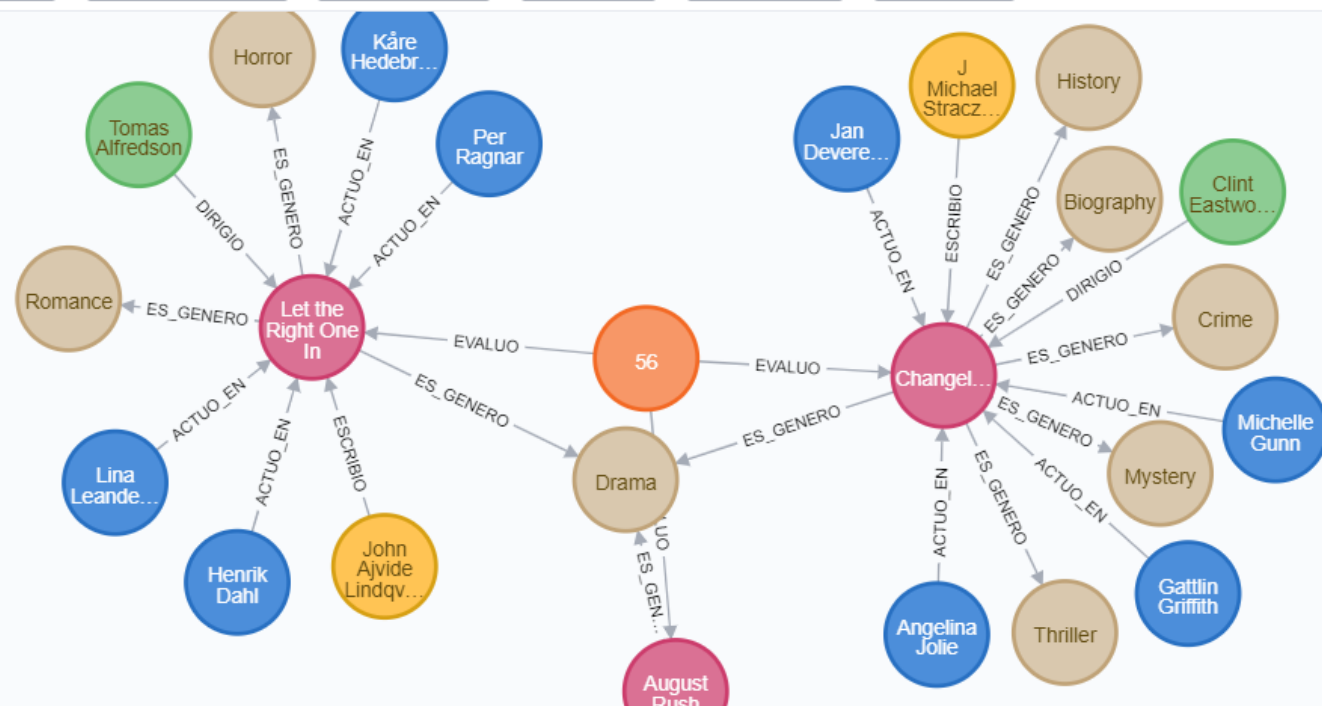


Text



Code

\*(39) Pelicula(3) Actor(9) Persona(14) Director(2) Escritor(2) Genero(8) Usuario(1)  
\*(26) ES\_GENERO(10) ACTUO\_EN(9) DIRIGIO(2) ESCRIBIO(2) EVALUO(3)



Displaying 25 nodes, 26 relationships

## DISTANCIA EUCLIDIANA CON K CERCANOS

```
get_recomendacion_user(6,10,10,5)
```

```
[('7384', 0.059350316077043094),  
 ('7345', 0.09425957013755526),  
 ('5985', 0.09774590777041635),  
 ('7657', 0.10524741865877177),  
 ('4958', 0.1420167500475796)]
```

```
: get_recomendacion_user(6,10,100,5)
```

```
: [('7384', 0.059350316077043094),  
   ('4637', 0.0698836037521386),  
   ('5626', 0.0755366267124562),  
   ('214', 0.07632287252533305),  
   ('430', 0.07667786771790558)]
```

## RECOMENDACIONES

```
#u=user activo, n= recomendaciones, n= vecinos mas similares, k=mas cercanos  
reco,existe_ =get_recomendacion_user(7384,10,10,10)
```

```
reco
```

```
['Desperado',  
 'Mary Shelleys Frankenstein',  
 'Little Women',  
 'Drop Zone',  
 'Don Juan DeMarco',  
 'Waterworld',  
 'Under Siege 2 Dark Territory',  
 'Judge Dredd',  
 'Hackers',  
 'The Birdcage']
```



```
(['The Butterfly Effect 2',  
 'The Da Vinci Code',  
 'Monster House',  
 'Snakes on a Plane',  
 'Harry Potter and the Order of the Phoenix',  
 'Flushed Away',  
 'Sicko',  
 'Evan Almighty',  
 'Bee Movie',  
 'Underworld Evolution'],
```

N Recomendaciones

```
['Inside Out',  
 'The Matrix',  
 'The Shawshank Redemption',  
 'Forrest Gump',  
 'The Usual Suspects',  
 'The Dark Knight'],
```

Recomendaciones vistas  
por el Usuario Activo

```
['Pete Docter',  
 'Robert Zemeckis',  
 'John Lasseter',  
 'Terry Gilliam',  
 'Terry Jones',  
 'Lee Unkrich',  
 'Frank Darabont',  
 'Lana Wachowski',  
 'Lilly Wachowski',  
 'Christopher Nolan',  
 'Quentin Tarantino',  
 'Damien Chazelle',  
 'Paul Thomas Anderson',  
 'Graham Chapman',  
 'John Cleese',  
 'Eric Idle',  
 'Terry Gilliam',  
 'Amy Poehler',  
 'Bill Hader',  
 'Bob Peterson']])
```

Características que se  
repiten en el vector perfil

