

Sistemas de Información de Gestión y Business Intelligence (SIBI)



Índice:

Introducción

Herramientas utilizadas

Aplicación MusicFactory

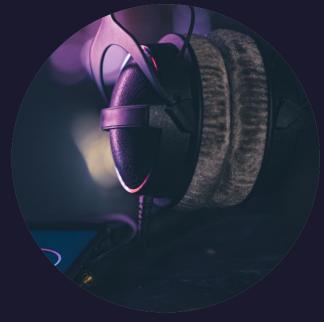
Algoritmos

Ejemplos de uso

DAFO

Conclusión





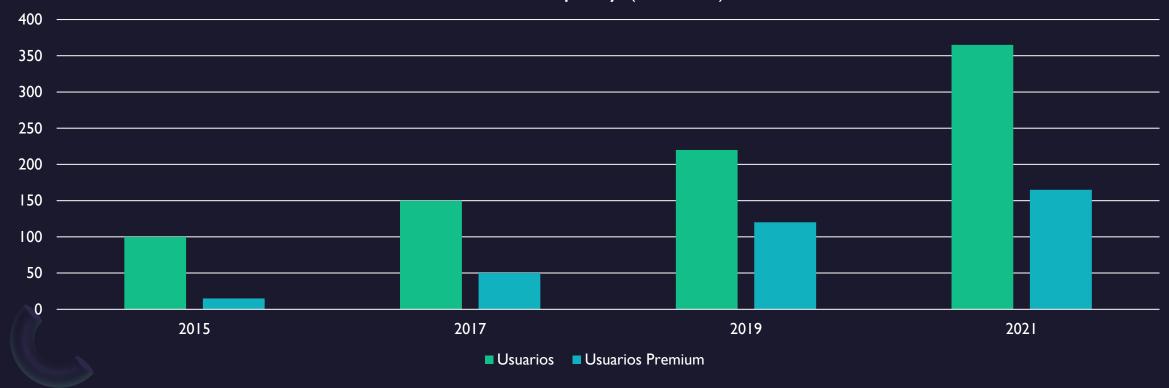


Introducción

La aplicación MusicFactory nace por el deseo de descubrir música nueva que nos invade a todos cuando encontramos un nuevo artista, género o álbum y nos enganchamos tanto a ello que queremos más y más hasta que está tan explotado que pasamos a algo nuevo y diferente, cerrando un nuevo ciclo más.

Gráfico

Usuarios Spotify (millones)



Martes, 2 de febrero de 20XX Ejemplo de Texto de pie de página

Herramientas utilizadas



Herramientas utilizadas

FRONTEND

- Vue.js
- Vuetify
- Axios



BACKEND

- Express.js
- Neo4j Driver





Aplicación



FUNCIONES

- Buscar música nueva mediante filtros y búsquedas.
- Ordenar esa música en función de tu estado de ánimo en ese momento.
- Generar recomendaciones en torno a tus gustos.
- Una lista de canciones favoritas y odiadas con posibilidad de escucharlas en el momento e incluso acceder a su Spotify.
- Recomendación de álbumes populares del momento.
- Una interfaz fácil y clara de utilizar.

RECOMENDACIONES ALEATORIAS

- Botón.
- Recomienda una canción cualquiera de entre toda la base de datos.
- Con la restricción de que esa canción no esté ni en Favs ni en Hateds del usuario.

RECOMENDACIONES PERSONALIZADAS

- Botón.
- Recomienda una canción de entre toda la base de datos que concuerde con los géneros y artistas más frecuentes del usuario.

RECOMENDACIONES COLABORATIVAS

- Botón
- Recomienda una lista de 5 canciones de usuarios que concuerdan con los mismos gustos del usuario.





Algoritmos

Algoritmos



Calcula un número aleatorio para decidir el género de la canción y realiza una petición con ese género, cuando el backend le devuelve una lista con todas las canciones de ese género, este calcula un número aleatorio para decidir que canción elegir de entre todas como recomendación aleatoria.

PERSONALIZED SONGS

Se calculan dos estadísticas para las canciones favoritas del usuario:

- 1. El género de música más frecuente entre las canciones favoritas del usuario.
- 2. El artista más frecuente entre las canciones favoritas del usuario. Una vez que se ha determinado un género y artista para la recomendación personalizada, se procede a buscar canciones que coincidan con estos criterios.

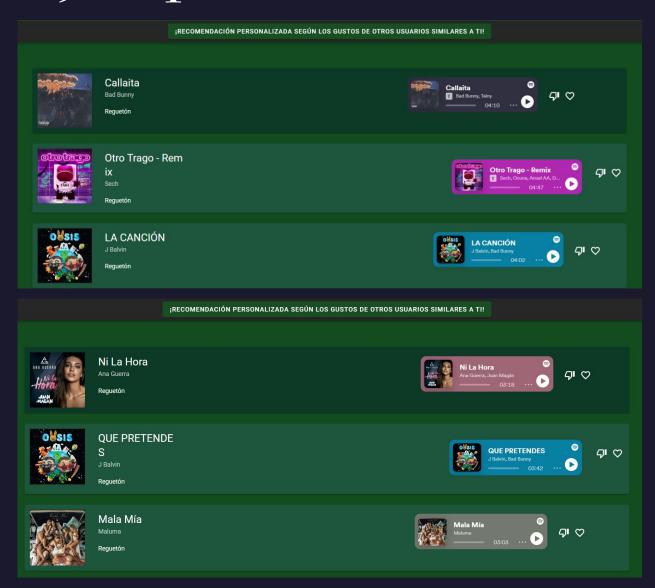
COLABORATIVE FILTER

Primero, busca otros usuarios que tienen gustos similares al usuario principal (es decir, que tienen algunas de las mismas canciones favoritas). Luego, se queda con aquellos usuarios que tienen el mayor número de canciones en común con el usuario principal. Después, busca entre esos usuarios aquellos que tienen un número similar de canciones favoritas (que no sean canciones que el usuario principal ya haya marcado como favoritas o como no favoritas). Finalmente, busca entre esos usuarios las canciones más coincidentes y las muestra al usuario principal, ordenadas de más a menos coincidentes.



Ejemplos de uso

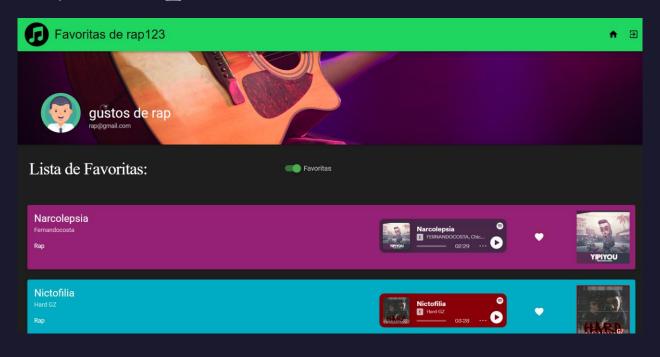
Ejemplo: Filtrado de canciones por género Reguetón



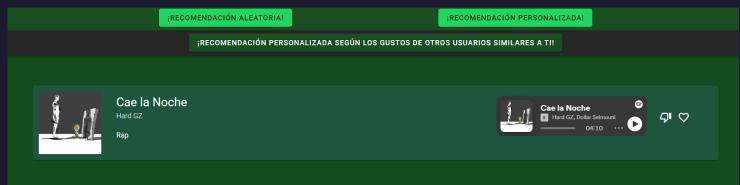
Realizamos un filtrado de canciones por género reguetón y los resultados pertenecen al mismo.

Aquí hemos filtrado el orden por mas bailables primero y como se puede ver, el orden de las canciones es diferente.

Ejemplo: Usuario con gustos de Rap.



Utilizamos un usuario con varias canciones de rap en su lista de favoritos.



Y este es el resultado de una recomendación personalizada, la cual tenia muchísimas probabilidades de que fuera de género rap.

DEBILIDADES

- Dependencia de la calidad y disponibilidad de los datos de usuario para proporcionar recomendaciones precisas.
- La competencia con otras aplicaciones de recomendación de música puede limitar la adquisición y retención de usuarios.
- Puede ser costoso mantener y actualizar constantemente la base de datos y los algoritmos de recomendación.

AMENAZAS

- La competencia con otras aplicaciones de recomendación de música puede limitar el crecimiento y la rentabilidad.
- La dependencia de terceros (por ejemplo, la API de Spotify) para proporcionar contenido puede aumentar el riesgo de interrupciones o problemas de acceso.
- Cambios en las preferencias de los usuarios o en las tendencias de la industria de la música pueden afectar negativamente el rendimiento de la aplicación.

DA FO

FORTALEZAS

- Algoritmos de recomendación avanzados que proporcionan sugerencias personalizadas y relevantes para cada usuario.
- Interfaz de usuario amigable y fácil de usar.
- Integración con Spotify para facilitar la reproducción.

OPORTUNIDADES

- Una amplia base de usuarios puede proporcionar una fuente importante de datos para mejorar la precisión de las recomendaciones.
- La aplicación puede ser utilizada como una herramienta de marketing para promocionar a artistas emergentes y ayudarles a conectarse con nuevos fans.
- Puede ser una fuente de ingresos a través de publicidad y suscripciones.

Análisis DAFO



Líneas de futuro y lecciones aprendidas

Líneas de futuro y lecciones aprendidas

LÍNEAS DE FUTURO

A los usuarios les encanta que las aplicaciones definan su gusto musical para compartirlo en otras redes como Instagram.

Implementar un servicio de estadísticas en la propia aplicación sería increíble y una apuesta por la que tiraría porque veo una gran oportunidad a explotar.

LECCIONES APRENDIDAS

Una vez finalizada la práctica, me doy cuenta de que sé manejar el framework de desarrollo de frontend, Vue, que es otra cosa que antes no había manejado y decidí aprenderlo, además de Neo4J, he aprendido algoritmos de programación para recomendar, aprovecahar la API de Spotify y hasta en mejorado en la forma de pensar el cómo abarcar este tipo de trabajos.

Gracias

Diego Furones Mora

dfurom00@estudiantes.unileon.es

Sistemas de Información de Gestión y Business Intelligence (SIBI)



