

FACULDADE DE ENGENHARIA DA UNIVERSIDADE DO PORTO

Music Streaming Service



FEUP FACULDADE DE ENGENHARIA
UNIVERSIDADE DO PORTO

Bases de Dados

Docente Lázaro Costa

Ricardo Silva, 202004990

Leandro Moreira, 202405528

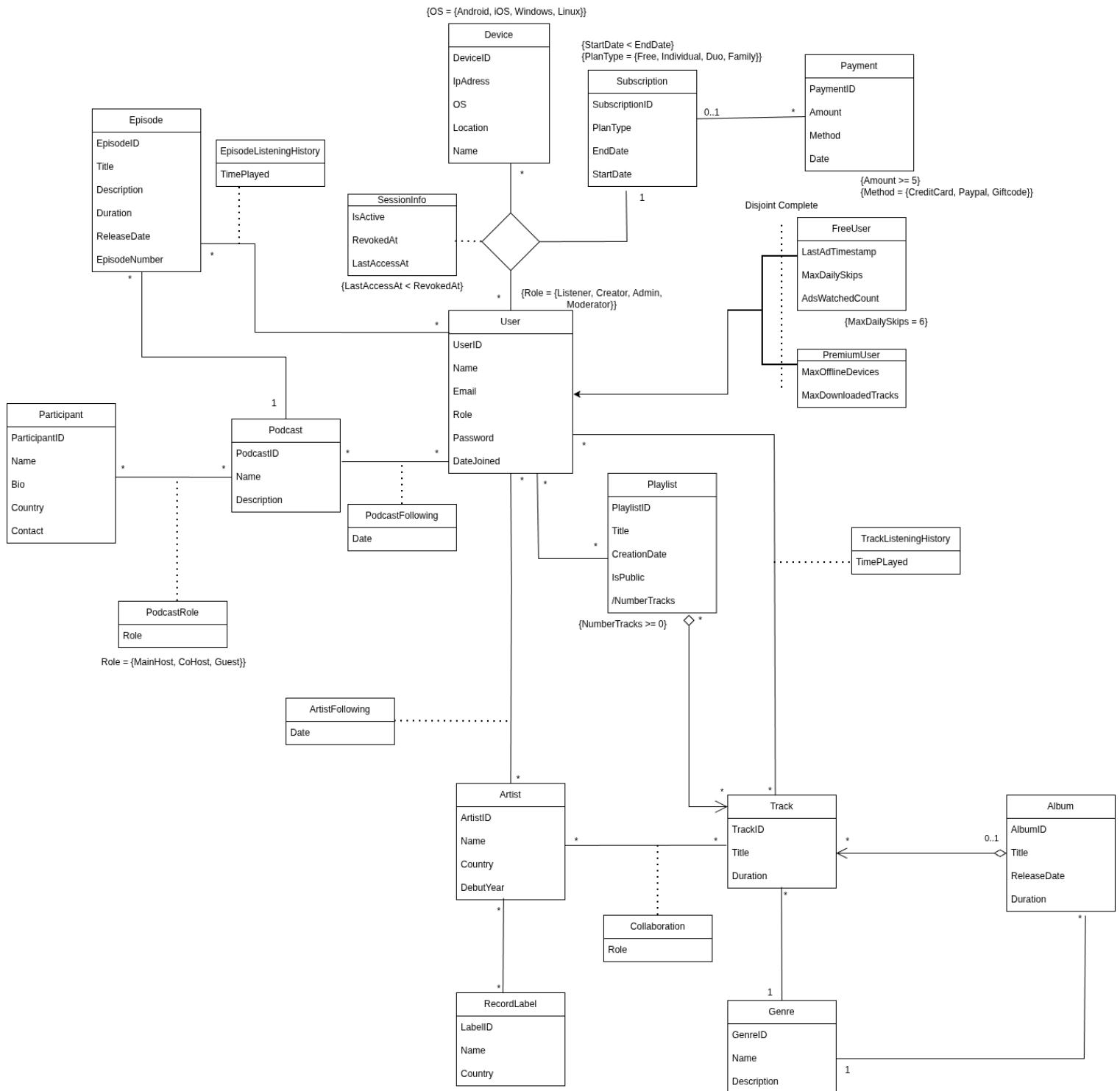
Ana Ferreira, 202403904

Novembro, 2025

Índice

Índice.....	2
1. Modelo Conceptual Refinado.....	3
2. Esquema Relacional.....	4
2.1. Proposta Inicial.....	4
2.2. Correção do Modelo com AI Generativa.....	5
2.2.1. Principais mudanças implementadas.....	6
2.3. Esquema Relaciona Final (AI).....	8
3. Dependências funcionais e Análise das Formas Normais.....	9
3.1. Análise das Dependências Funcionais e Formas Normais.....	9
3.2. Análise das Dependências Funcionais e das Formas Normais com AI Generativa.	11
3.2.1. Principais mudanças implementadas.....	12
4. Criação da Base de Dados com SQLite.....	13
4.1. Proposta Inicial.....	13
4.2. Análise da Base de Dados SQLite com AI Generativa.....	13
4.2.1. Principais mudanças implementadas.....	14
5. Inserção de Dados.....	16
5.1. Proposta Inicial.....	16
5.2. Análise das Inserções na Base de Dados com AI Generativa.....	16
5.2.1. Principais mudanças implementadas.....	17
6. Análise Crítica Sobre a Integração de AI.....	18
Pontos Fortes.....	18
Pontos Fracos.....	18
7. Contribuição dos Elementos do grupo.....	19
Primeira Submissão.....	19
Segunda Submissão.....	19

1. Modelo Conceptual Refinado



Fonte: https://drive.google.com/file/d/1kdJhaPFMgfobjVmRRJ9_gYwk4n1NjqX8/view?usp=sharing (2ª página)

2. Esquema Relacional

2.1. Proposta Inicial

```
User (UserID, Name, Email, Password, DateJoined)
Artist (ArtistID, Name, Country, DebutYear)
UserFollowsArtist (UserID->User, ArtistID->Artist, Date)
Podcast (PodcastID, Host, Description)
UserFollowsPodcast (UserID->User, PodcastID->Podcast, Date)
Device (DeviceID, IpAddress, OS, Location)
Subscription (SubscriptionID, PlanType, EndDate, StartDate)
UserDeviceSubscription (UserID->User, DeviceID->Device,
SubscriptionID->Subscription, IsActive, RevokedAt, LastAcessAt)
FreeUser (UserID, LastAdTimestamp, MaxDailySkips, AdsWatchedCount)
PremiumUser (UserID, MaxOfflineDevices, MaxDownloadedTracks)
Track (TrackID, Title, Duration, AlbumID->Album)
UserListenedToTrack (UserID->User, TrackID->Track, TimePlayed)
Playlist (PlaylistID, Title, CreationDate, IsPublic, NumberOfTracks)
TrackInPlaylist (PlaylistID->Playlist, TrackID->Track)
UserCreatePlaylist (UserID->User, PlaylistID->Playlist)
ArtistPublishesTrack (ArtistID->Artist, TrackID->Track, Role)
RecordLabel (LabelID, Name, Country)
ContractWithLabel (ArtistID->Artist, LabelID->RecordLabel)
Genre (GenreID, Name, Description)
TrackOfGenre (TrackID->Track, GenreID->Genre)
Album (AlbumID, Title, ReleaseDate, Duration)
AlbumOfGenre (AlbumID->Album, GenreID->Genre)
TrackAddedToPlaylist (TrackID->Track, PlaylistID->Playlist)
Participant (ParticipantID, Name, Bio, Country, Email)
ParticipatesInPodcast (ParticipantID->Participant,
PodcastID->Podcast, PodcastRole)
Episode (EpisodeID, Title, Description, Duration, ReleaseDate,
EpisodeNumber, PodcastID->Podcast)
Payment (PaymentID, Amount, Method, Date,
SubscriptionID->Subscription)
UserListensEpisode (UserID->User, EpisodeID->Episode, TimePlayed)
```

2.2. Correção do Modelo com AI Generativa

Com vista a otimizar o esquema relacional desenvolvido e minimizar inconsistências na conversão do diagrama *UML* para o modelo relacional, recorreu-se à AI. O seguinte *prompt* foi utilizado para análise e validação do modelo:

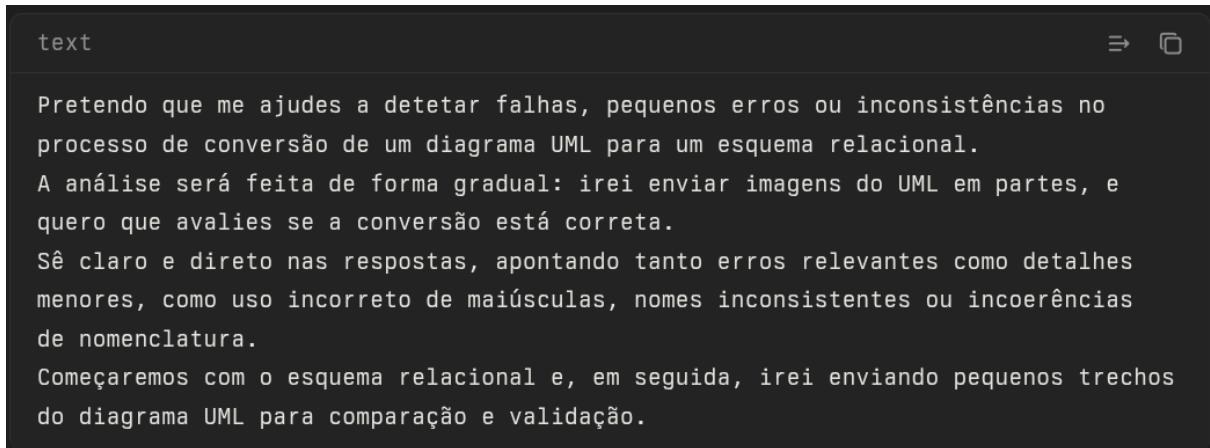


Fig. 1 - Análise de Erros no Esquema Relacional - *Prompt* dado à Perplexity AI

Ao longo desta etapa do projeto, reparámos que as ferramentas de AI apresentavam limitações quando confrontadas com a imagem do diagrama *UML* completo, isto é, com elevada densidade de informação. Verificámos que ao submeter imagens com muitos elementos em simultâneo, a ferramenta tinha dificuldade em processar todos os detalhes com precisão, resultando em erros de interpretação ou na omissão de elementos relevantes.

Por esta razão, optámos por uma abordagem de análise fragmentada e iterativa. Dividimos o diagrama *UML* em segmentos mais pequenos e comparámos-os individualmente com o esquema relacional.

2.2.1. Principais mudanças implementadas

Nomenclatura Errada e Inconsistente

As classes associativas apresentavam nomes completamente diferentes (por exemplo, "Collaboration" no UML aparecia como "ArtistPublishesTrack" no esquema relacional, e "SessionInfo" como "UserDeviceSubscription").

Identificámos que as relações "TrackAddedToPlaylist" e "TrackInPlaylist" representavam o mesmo relacionamento N:M entre Track e Playlist, causando redundância desnecessária.

Além disso, a "UserCreatesPlaylist" apresenta um problema. O nome sugere que o utilizador "cria" a playlist, mas numa relação N:M (onde vários utilizadores podem estar associados a várias playlists), nem todos os utilizadores necessariamente criaram a playlist. Por este motivo, decidimos renomear a tabela para "UserAccessPlaylist", um nome mais abrangente que representa o facto de que um utilizador pode ter acesso a uma playlist, independentemente de a ter criado ou não.

2. SessionInfo vs UserDeviceSubscription - ERRO GRAVE

- No UML: a classe chama-se "SessionInfo"
- No esquema relacional: tens "UserDeviceSubscription"
- **✗ INCONSISTÊNCIA** - nomes completamente diferentes

Fig. 2 - Inconsistência - Resposta da Perplexity IA

Atributos em Falta/Incorretos

Vários atributos presentes no *UML* não foram transpostos para o esquema: *User* - faltava o atributo "*Role*"; *Podcast* - faltava "*Name*"; entre outras. Outros eram diferentes: por exemplo, *Podcast* tinha "*Host*" no esquema mas deveria ter "*Name*"; *Participant* tinha "*Email*" em vez de "*Contact*". Adicionalmente, a *AI* sugeriu a remoção dos atributos derivados do esquema relacional. No entanto, após consultar o docente, optámos por mantê-los.

The screenshot shows a search result from Perplexity AI. The main text area says "RESUMO desta parte:" followed by a bulleted list of errors:

- ✗ Trocar "Email" por "Contact" em Participant (ou vice-versa)
- ✗ Adicionar "Name" a Podcast no esquema relacional
- ✗ Remover "Host" de Podcast (não existe no UML)

Below the list, it says "Continua a enviar os próximos trechos do UML!" with a link to "image.jpg" and "moldstud". At the bottom, there are standard social media sharing icons and a "2 sources" link.

Fig. 3 - Atributos errados - Resposta da *Perplexity IA*

Erros de Escrita

Encontrámos erros como vírgulas a mais e palavras mal escritas (exemplo: "*LastAcessAt*", deveria ser "*LastAccessAt*").

O registo completo da interação com a *Perplexity AI* encontra-se disponível no seguinte link:

<https://www.perplexity.ai/search/relational-model>

2.3. Esquema Relaciona Final (A)

User (UserID, Name, Email, Role, Password, DateJoined)
Artist (ArtistID, Name, Country, DebutYear)
ArtistFollowing (UserID->User, ArtistID->Artist, Date)
Podcast (PodcastID, Name, Description)
PodcastFollowing (UserID->User, PodcastID->Podcast, Date)
Device (DeviceID, IPAddress, OS, Location)
Subscription (SubscriptionID, PlanType, EndDate, StartDate)
SessionInfo (UserID->User, DeviceID->Device,
SubscriptionID->Subscription, IsActive, RevokedAt, LastAccessAt)
FreeUser (UserID->User, LastAdTimestamp, MaxDailySkips,
AdsWatchedCount)
PremiumUser (UserID->User, MaxOfflineDevices, MaxDownloadedTracks)
Track (TrackID, Title, Duration, AlbumID->Album)
TrackListeningHistory (UserID->User, TrackID->Track, TimePlayed)
Playlist (PlaylistID, Title, CreationDate, IsPublic, NumberOfTracks)
TrackInPlaylist (PlaylistID->Playlist, TrackID->Track)
UserAccessPlaylist (UserID->User, PlaylistID->Playlist)
Collaboration (ArtistID->Artist, TrackID->Track, Role)
RecordLabel (LabelID, Name, Country)
ContractWithLabel (ArtistID->Artist, LabelID->RecordLabel)
Genre (GenreID, Name, Description)
TrackOfGenre (TrackID->Track, GenreID->Genre)
Album (AlbumID, Title, ReleaseDate, Duration)
AlbumOfGenre (AlbumID->Album, GenreID->Genre)
Participant (ParticipantID, Name, Bio, Country, Contact)
PodcastRole (ParticipantID->Participant, PodcastID->Podcast, Role)
Episode (EpisodeID, Title, Description, Duration, ReleaseDate,
EpisodeNumber, PodcastID->Podcast)
Payment (PaymentID, Amount, Method, Date,
SubscriptionID->Subscription)
EpisodeListeningHistory (UserID->User, EpisodeID->Episode,
TimePlayed)

3. Dependências funcionais e Análise das Formas Normais

3.1. Análise das Dependências Funcionais e Formas Normais

Começamos por analisar cada uma das relações e fizemos as dependências funcionais para cada uma delas:

Artist (ArtistID, Name, Country, DebutYear)

ArtistID -> Name, Country, DebutYear

ArtistFollowing (UserID->User, ArtistID->Artist, Date)

UserID, ArtistID -> Date

Podcast (PodcastID, Name, Description)

PodcastID -> Name, Description

PodcastFollowing (UserID->User, PodcastID->Podcast, Date)

UserID, PodcastID -> Date

Subscription (SubscriptionID, PlanType, EndDate, StartDate)

SubscriptionID -> PlanType, EndDate, StartDate

FreeUser (UserID->User, LastAdTimestamp, MaxDailySkips, AdsWatchedCount)

UserID -> LastAdTimestamp, MaxDailySkips, AdsWatchedCount

PremiumUser (UserID->User, MaxOfflineDevices, MaxDownloadedTracks)

UserID -> MaxOfflineDevices, MaxDownloadedTracks

Track (TrackID, Title, Duration, AlbumID->Album)

TrackID -> Title, Duration, AlbumID

TrackListeningHistory (UserID->User, TrackID->Track, TimePlayed)

UserID, TrackID -> TimePlayed

Playlist (PlaylistID, Title, CreationDate, IsPublic, NumberOfTracks)

PlaylistID -> Title, CreationDate, IsPublic, NumberOfTracks

TrackInPlaylist (PlaylistID->Playlist, TrackID->Track)

PlaylistID, TrackID -> PlaylistID, TrackID

UserAccessPlaylist (UserID->User, PlaylistID->Playlist)

UserID, PlaylistID -> UserID, PlaylistID

Collaboration (ArtistID->Artist, TrackID->Track, Role)
ArtistID, TrackID -> ArtistID, TrackID, Role

RecordLabel (LabelID, Name, Country)
LabelID -> Name, Country

ContractWithLabel (ArtistID->Artist, LabelID->RecordLabel)
ArtistID, LabelID -> ArtistID, LabelID

TrackOfGenre (TrackID->Track, GenreID->Genre)
TrackID -> GenreID

Album (AlbumID, Title, ReleaseDate, Duration)
AlbumID -> Title, ReleaseDate, Duration

AlbumOfGenre (AlbumID->Album, GenreID->Genre)
AlbumID -> GenreID

PodCastRole (ParticipantID->Participant, PodcastID->Podcast, Role)
ParticipantID, PodcastID -> Role

Episode (EpisodeID, Title, Description, Duration, ReleaseDate,
EpisodeNumber, PodcastID->Podcast)
EpisodeID -> Title, Description, Duration, ReleaseDate, EpisodeNumber, PodcastID

Payment (PaymentID, Amount, Method, Date,
SubscriptionID->Subscription)
PaymentID -> Amount, Method, Date, SubscriptionID

EpisodeListeningHistory (UserID->User, EpisodeID->Episode,
TimePlayed)
UserID, EpisodeID -> TimePlayed

Depois de analisar as dependências funcionais do esquema relacional, podemos concluir que este já está de acordo com a 3^a Forma Normal e com a Forma Normal de Boyce Codd, visto que, na parte esquerda de cada uma das dependências encontramos uma *superkey*. Os únicos aspectos a realçar nesta etapa do projeto, foi que descobrimos que algumas relações contêm mais chaves candidatas para além daquelas que propusemos, nomeadamente, as seguintes relações:

User (UserID, Name, Email, Role, Password, DateJoined)
UserID -> Name, Email, Role, Password, DateJoined
Email -> UserID, Name, Role, Password, DateJoined

Device (DeviceID, IpAddress, OS, Location)

DeviceID -> IpAddress, OS, Location

IpAddress -> OS, Location, DeviceID

SessionInfo (UserID->User, DeviceID->Device,

SubscriptionID->Subscription, IsActive, RevokedAt, LastAccessAt)

UserID, DeviceID -> SubscriptionID, IsActive, RevokedAt, LastAccessAt

Genre (GenreID, Name, Description)

GenreID -> Name, Description

Name -> Description, GenreID

Description -> GenreID, Name

Participant (ParticipantID, Name, Bio, Country, Contact)

ParticipantID -> Name, Bio, Country, Contact

Contact -> ParticipantID, Name, Bio, Country

3.2. Análise das Dependências Funcionais e das Formas Normais com AI Generativa

Começamos por enviar o seguinte *prompt* à AI com o intuito de encontrar possíveis falhas na nossa análise das dependências funcionais e das formas normais:

text

Identifica todas as dependências funcionais presentes em cada relação, classificando-as como triviais ou não triviais, e determina as chaves candidatas de cada relação. Verifica se cada relação está em 3NF analisando a existência de dependências transitivas e dependências parciais. Para a BCNF, verifica se para cada dependência funcional não trivial $X \rightarrow Y$, o X é uma superchave, e identifica casos onde uma relação está em 3NF mas não em BCNF.

Aponta possíveis anomalias de inserção, atualização e eliminação, assim como redundância de dados. Para cada problema identificado, propõe decomposições concretas que garantam a preservação de dependências funcionais e a propriedade de junção sem perdas. Apresenta o esquema normalizado final com justificações claras para cada alteração, usando exemplos específicos do esquema fornecido para ilustrar os pontos críticos da análise.

Fig. 4 - Normalização e Dependências Funcionais - *Prompt* dado à Perplexity AI

3.2.1. Principais mudanças implementadas

No âmbito de encontrar possíveis falhas, a AI foi utilizada sobretudo como apoio na validação da análise já realizada, não tendo sido propostas alterações ao esquema relacional no que diz respeito à identificação de dependências funcionais, nem ao nível de normalização (3FN/BCNF) das relações. A AI limitou-se a confirmar que, assumindo apenas as dependências induzidas por chaves primárias e estrangeiras, as relações encontram-se adequadamente normalizadas e que não existem casos em que fosse necessária uma decomposição adicional por possíveis violações.

Reviewed 10 sources >

No esquema que analisaste, quase todas as relações usam um identificador (...ID) como chave primária ou uma chave composta de FKs, o que faz com que as dependências funcionais principais sejam sempre “chave → restantes atributos da linha”. datacamp

Com isso, cada relação fica em 3FN e, na prática, também em BCNF, porque em todas as dependências funcionais não triviais o lado esquerdo é uma superchave, sem dependências parciais nem transitivas internas. datacamp

Fig. 5 - Sem Melhorias Aparentes - Resposta da *Perplexity IA*

O registo completo da interação com a *Perplexity AI* encontra-se disponível no seguinte link:

<https://www.perplexity.ai/search/dependencies-analysis>

4. Criação da Base de Dados com *SQLite*

4.1. Proposta Inicial

O script `create.sql`, disponível em github.com/create1.sql, contém os comandos necessários para criar a base de dados em *SQLite*. Além da conversão do nosso esquema relacional para *SQLite*, foram também adicionadas algumas restrições que não existiam originalmente, de modo a tornar a implementação mais completa.

4.2. Análise da Base de Dados *SQLite* com AI Generativa

Começámos por enviar o seguinte *prompt* à *AI* com o objetivo de identificar possíveis falhas na sintaxe do código, problemas de semântica e erros de contexto na nossa *script*. Esta abordagem serve para garantir que o código está correto e alinhado com o modelo relacional definido, para além de ajudar a identificar qualquer inconsistência ou algum erro que não detetamos que possa comprometer o funcionamento da base de dados.

```
text

Atua como um especialista sénior em engenharia de dados e SQLite. A tua tarefa é
analisar e refinar um script de criação SQL, comparando-o rigorosamente com a
descrição formal do esquema relacional (notação textual) fornecida em anexo.

As tuas instruções são:

1. Validação Estrita pela Notação Relacional:
   - O esquema relacional fornecido (em texto/notação) é a fonte absoluta
     da verdade. Não é um diagrama visual, mas sim a definição lógica das tabelas
     e atributos.
   - Verifica se o script SQL implementa exatamente as relações, chaves primárias
     e chaves estrangeiras descritas na notação.
   - Não removas tabelas nem alteres a estrutura relacional
     (cardinalidades/ligações) já validada.

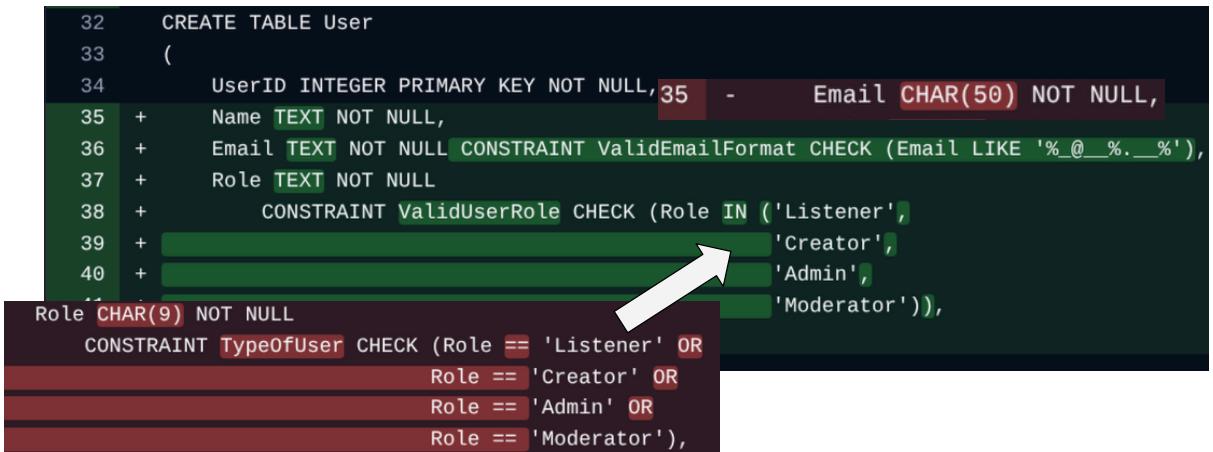
2. Melhoria Contextual e Técnica (Semântica):
   - Podes e deves aplicar melhorias baseadas no contexto dos dados inferido pelos
     nomes dos atributos na notação.
   - Ajusta os tipos de dados (Data Types) para tirar partido das afinidades do
     SQLite (ex: tratar datas, booleanos ou moeda de forma robusta).
   - Adiciona Constraints de Domínio (CHECK) se o contexto o pedir (ex: garantir
     valores positivos em preços, formatos de texto, etc.).
   - Define regras de integridade referencial (ON DELETE / ON UPDATE) que façam
     sentido para o negócio, sem violar o esquema.

3. Formatação e Entrega:
   - O código final deve manter estritamente a mesma estrutura de linhas e
     indentação do script original para permitir uma análise de mudanças via 'diff'.
   - Entrega apenas o código refinado e uma lista objetiva das alterações
     contextuais/técnicas que implementaste.
```

Fig. 6 - Criação da Base de Dados em *SQLite* - *Prompt* dado à *Perplexity IA*

4.2.1. Principais mudanças implementadas

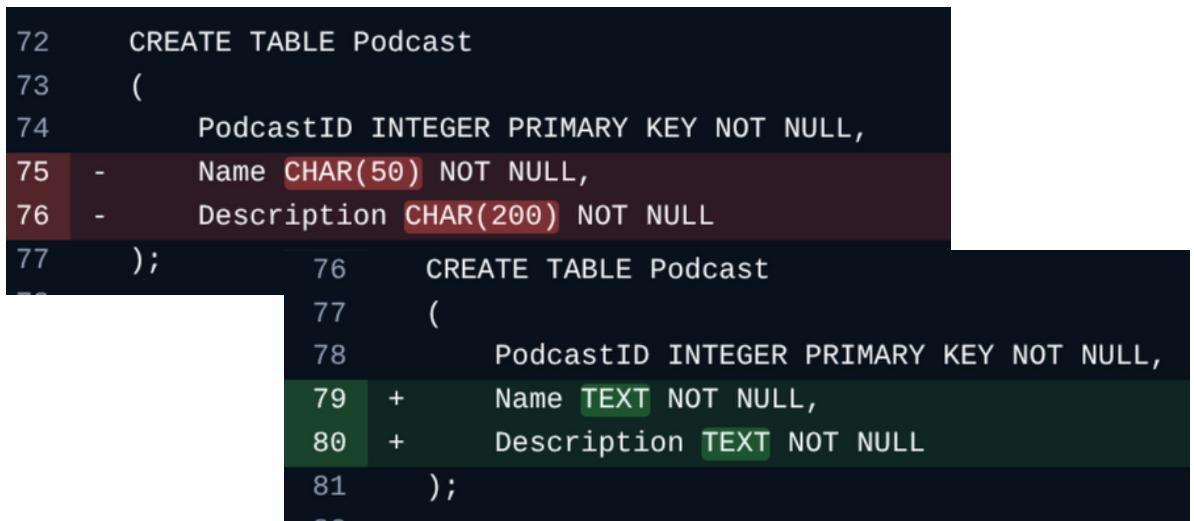
Para facilitar a análise, recorremos a comandos bastante utilizados em distribuições *Linux*, como é o caso do *diff*, que nos permite visualizar as diferenças entre dois ficheiros. Esta ferramenta foi utilizada ao longo do projeto para comparar as diferentes versões de código produzidas pela AI.



```
32     CREATE TABLE User
33     (
34         UserID INTEGER PRIMARY KEY NOT NULL,
35         Name TEXT NOT NULL,
36         Email TEXT NOT NULL CONSTRAINT ValidEmailFormat CHECK (Email LIKE '%_@___.__%'),
37         Role TEXT NOT NULL
38         CONSTRAINT ValidUserRole CHECK (Role IN ('Listener',
39         'Creator',
40         'Admin',
41         'Moderator'))),
42     Role CHAR(9) NOT NULL
43     CONSTRAINT TypeOfUser CHECK (Role == 'Listener' OR
44         Role == 'Creator' OR
45         Role == 'Admin' OR
46         Role == 'Moderator'),
```

Fig. 7 - create1.sql vs create2.sql

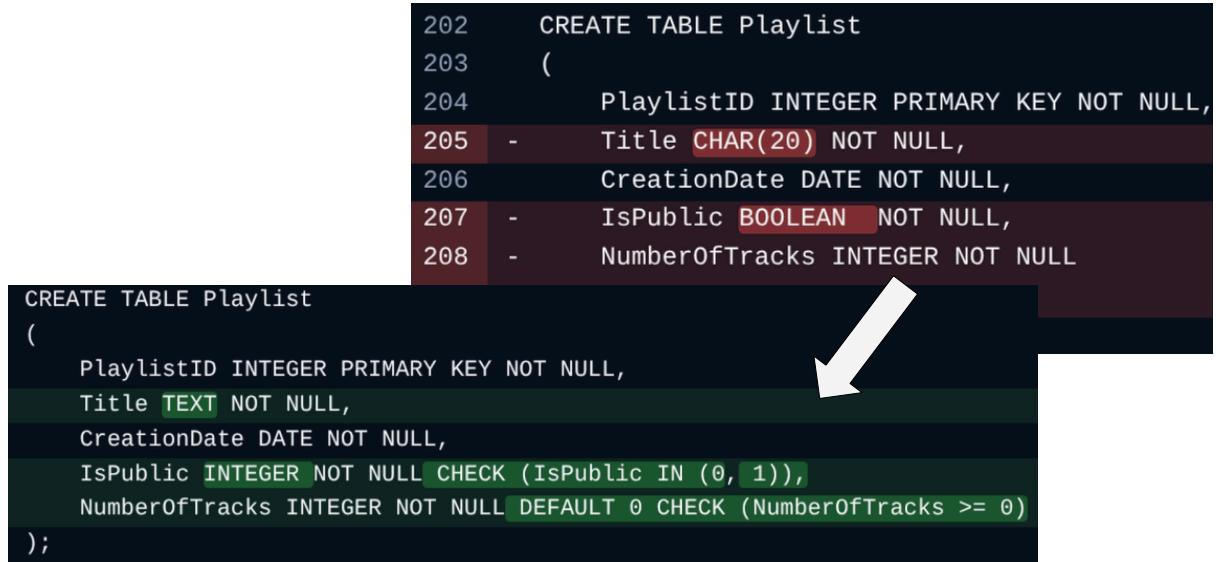
As principais mudanças com a AI envolveram principalmente a alteração de múltiplas variáveis para o tipo *TEXT*. Estas alterações devem-se ao sistema de tipos do *SQLite*, onde *TEXT* oferece maior flexibilidade e compatibilidade do que tipos de comprimento fixo como o *CHAR*. Adicionalmente, corrigimos a sintaxe das comparações, garantindo que as operações relacionais funcionem corretamente.



```
72     CREATE TABLE Podcast
73     (
74         PodcastID INTEGER PRIMARY KEY NOT NULL,
75         Name CHAR(50) NOT NULL,
76         Description CHAR(200) NOT NULL
77     );
78     CREATE TABLE Podcast
79     (
80         PodcastID INTEGER PRIMARY KEY NOT NULL,
81         Name TEXT NOT NULL,
82         Description TEXT NOT NULL
83     );
```

Fig. 8 - create1.sql vs create2.sql

Para além das alterações de tipos de dados, foram adicionadas diversas restrições que não existiam no esquema original. Estas *constraints* incluem validações de domínio através de *CHECK* para campos numéricos e booleanos, assegurando que os valores, por exemplo de quantidades, sejam positivos e que campos booleanos aceitem apenas 0 ou 1.



```
202     CREATE TABLE Playlist
203     (
204         PlaylistID INTEGER PRIMARY KEY NOT NULL,
205         - Title CHAR(20) NOT NULL,
206         CreationDate DATE NOT NULL,
207         - IsPublic BOOLEAN NOT NULL,
208         - NumberOfTracks INTEGER NOT NULL
CREATE TABLE Playlist
(
    PlaylistID INTEGER PRIMARY KEY NOT NULL,
    Title TEXT NOT NULL,
    CreationDate DATE NOT NULL,
    IsPublic INTEGER NOT NULL CHECK (IsPublic IN (0, 1)),
    NumberOfTracks INTEGER NOT NULL DEFAULT 0 CHECK (NumberOfTracks >= 0)
);
```

Fig. 9 - create1.sql vs create2.sql

O registo completo da interação com a *Perplexity AI* encontra-se disponível no seguinte link:

<https://www.perplexity.ai/search/data-base-creation>,

bem como a script refinada com o auxílio da *AI* :

github.com/create2.sql

5. Inserção de Dados

5.1. Proposta Inicial

O ficheiro `populate1.sql`, disponível em github.com/populate1.sql, contém comandos para inserir na base de dados `SQLite` uma quantidade significativa de dados para teste. Os tuplos foram principalmente gerados através de ferramentas de `AI`, proporcionando um conjunto fictício de utilizadores, artistas, álbuns, *podcasts*, *episódios*, entre outros.

5.2. Análise das Inserções na Base de Dados com `AI` Generativa

Após a criação do esquema da base de dados no ficheiro `create2.sql`, foi necessário analisar e corrigir o `populate1.sql` para garantir a conformidade com o esquema `SQLite` refinado. Recorrendo a ferramentas de `AI`, foi possível procurar por erros de integridade referencial, falhas de sintaxe, inconsistências lógicas e tipos de dados incorretos, resultando numa versão final melhorada denominada `populate2.sql`.

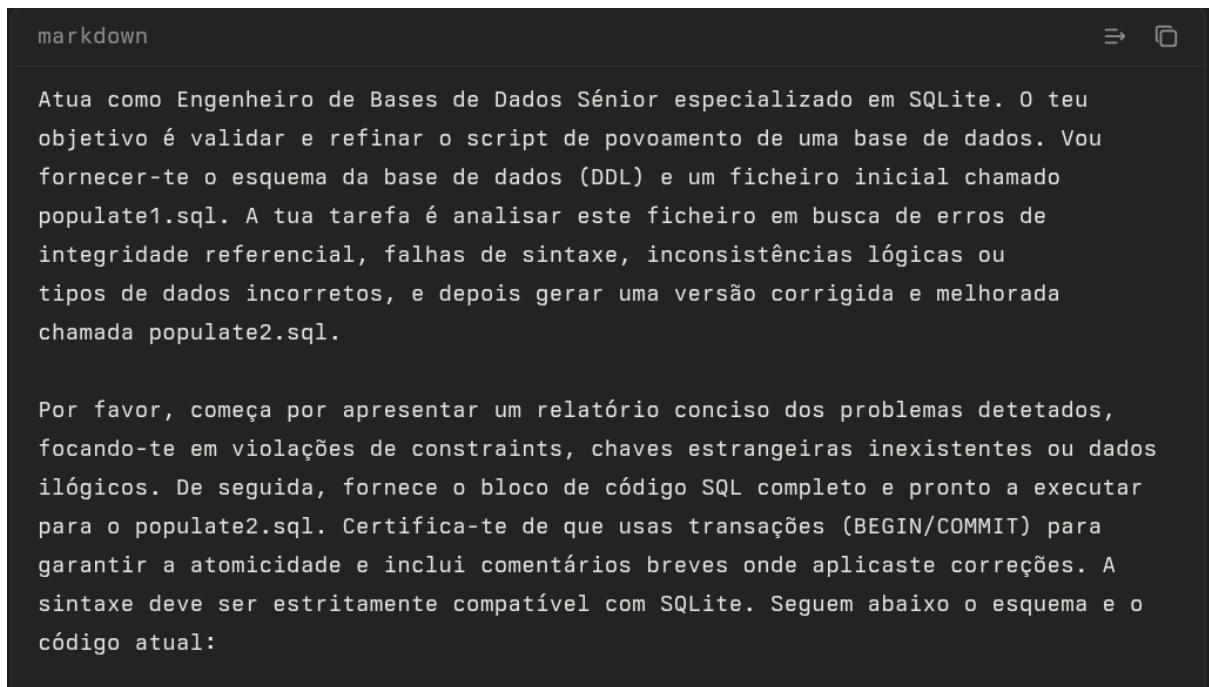


Fig. 10 - Inserção de Dados - Prompt dado à Perplexity AI

5.2.1. Principais mudanças implementadas

Após refirmarmos a nossa script `create2.sql`, foi necessário adaptar os comandos de inserção de dados no ficheiro `populate1.sql` para refletir as alterações de tipos de dados implementadas. As modificações foram relativamente pontuais:

- Correção de dados do tipo `DATE` para o formato `YYYY-MM-DD`, por vezes apenas ao acrescentar um zero à esquerda para garantir a consistência (ex: "2024-1-5" para "2024-01-05").

```
95 - INSERT INTO Subscription(PlanType, StartDate, EndDate) VALUES ('Individual',  
    '2024-07-01', '2024-8-01');  
91 + INSERT INTO Subscription(PlanType, StartDate, EndDate) VALUES ('Individual',  
    '2024-07-01', '2024-08-01');
```

Fig. 11 - Correção da formatação dos dados

- Conversão de valores do campo `TimePlayed` de strings `datetime` para valores inteiros em segundos, conforme definido no esquema.

Estes ajustes, embora necessários, não exigiram grandes intervenções com recurso a AI.

```
315 - INSERT INTO EpisodeListeningHistory(UserID, EpisodeID, TimePlayed) VALUES (1, 2,  
    '2024-05-02 18:40:55');  
316 - INSERT INTO EpisodeListeningHistory(UserID, EpisodeID, TimePlayed) VALUES (2, 3,  
    '2024-05-03 09:15:33');  
292 + INSERT INTO EpisodeListeningHistory(UserID, EpisodeID, TimePlayed) VALUES (1, 2,  
    1500);  
293 + INSERT INTO EpisodeListeningHistory(UserID, EpisodeID, TimePlayed) VALUES (2, 3,  
    3600);
```

Fig. 11 - Correção do tipo de dados

O registo completo da interação com a *Perplexity AI* encontra-se disponível no seguinte link:

<https://www.perplexity.ai/search/populate-sqlite-creation>,

bem como a script refinada com o auxílio da AI:

github.com/populate2.sql

6. Análise Crítica Sobre a Integração de AI

Ao longo deste projeto, o grupo recorreu à ferramenta *Perplexity AI*, utilizando a funcionalidade de seleção automática de modelo, o que significa que provavelmente foram utilizados vários modelos de linguagem conforme cada tarefa.

A experiência revelou que a *AI* foi consideravelmente útil em determinadas fases do projeto, particularmente quando já existia uma base de trabalho consolidada. Constatamos que é menos eficaz na criação de raiz, que corresponda às expectativas e requisitos do grupo. A qualidade das respostas obtidas dependeu fortemente na refinação dos próprios *prompts* utilizando a própria *AI*, tornando-se evidente que a elaboração de um prompt bem estruturado é muito importante.

Relativamente aos requisitos do projeto, consideramos que a obrigatoriedade de demonstrar a utilização de *AI* em todas ou quase todas as componentes do trabalho deveria ser alterada. Consideramos que uma maior autonomia na decisão de onde aplicar estas tecnologias, fundamentando o porquê, teria permitido um trabalho mais enriquecedor.

Pontos Fortes

- Refinamento do esquema relacional e do código *SQL* - o que faz todo o sentido, já que os modelos de linguagem natural (*LLM's*) são extensivamente treinados para a análise de texto e codificação.
- Identificar pequenos erros que facilmente escaparam à nossa atenção durante revisões manuais - no contexto do código *SQL*, a utilização da ferramenta “*diff*” para comparar versões foi uma excelente estratégia, permitindo verificar se a *AI* havia introduzido alterações inesperadas na script original que não fossem evidentes. Esta abordagem garantiu um controlo sobre as modificações sugeridas.

Pontos Fracos

- O Refinamento do diagrama *UML* - tratando-se de *prompt's* com recurso a imagens, e considerando que os *LLMs* são fundamentalmente orientados para o processamento textual, tornou-se extremamente difícil transmitir de forma adequada a informação necessária para obter melhorias significativas no diagrama.
- Necessidade de iterar múltiplas vezes sobre as *respostas* para obter resultados minimamente satisfatórios, isto é, embora a *AI* seja uma ferramenta útil, requer um bom refinamento de *prompt's* e uma validação crítica e demorada dos *output's* gerados, o que por vezes pode demorar mais tempo do que propriamente não usar *AI*, e ainda frequentemente no fim, não obter o resultado esperado.

Contribuição dos Elementos do grupo

Primeira Submissão

Na primeira submissão, o Ricardo e o Leandro desenvolveram conjuntamente o trabalho inicial, incluindo o diagrama *UML* e o primeiro relatório.

Segunda Submissão

Na segunda submissão, o Ricardo e o Leandro colaboraram na conversão manual para esquema relacional, na análise de dependências funcionais e formas normais, e na criação dos ficheiros `create1.sql` e `create2.sql`, sendo o Ricardo o principal responsável pela implementação da base de dados em *SQLite*. A Sofia desenvolveu o ficheiro `populate1.sql`, responsabilizando-se pelo carregamento de dados nas tabelas da base de dados. O Leandro, para além da colaboração mencionada, ficou responsável pela integração e melhorias das diferentes fases do trabalho com a *AI* e foi o principal responsável pela elaboração do relatório, com a colaboração do Ricardo.

