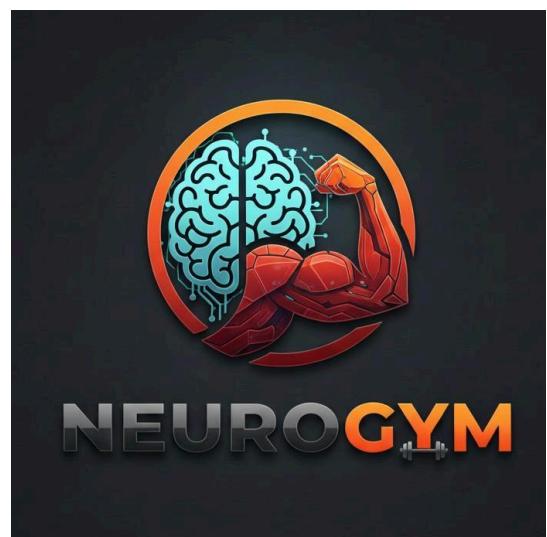


# **NEUROGYM**

**Manual Técnico**



# **Índice**

- 1. Introducción**
- 2. Análisis del Problema**
  - 2.1 Problemática**
  - 2.2 Clientes Potenciales**
  - 2.3 Análisis DAFO**
  - 2.4 Monetización y Beneficios**
- 3. Diseño de la Solución**
  - 3.1 Tecnologías Elegidas**
  - 3.2 Arquitectura del Sistema**
  - 3.3 Diagrama de Clases**
  - 3.4 Persistencia de Datos**
  - 3.5 Consideraciones Técnicas**
- 4. Posibles Mejoras**
- 5. Enlaces de Interés**

# Introducción

**NeuroGym** es una aplicación de entrenamiento personal que fue ideada como una solución gratuita y accesible para la planificación, seguimiento y optimización del progreso en los entrenamientos en el gimnasio dirigida a tanto usuarios principiantes como a atletas avanzados.

Esta aplicación está desarrollada completamente con **Flutter** y se fundamenta en tres pilares funcionales principales:

- **Registro de Sesiones de entrenamiento:** Proporcionando un sistema de registro en tiempo real de ejercicios, series, repeticiones y pesos.
- **Gestión de Rutinas:** Que permite la creación y edición de programas de entrenamiento totalmente personalizados.
- **Optimización de rutinas por Inteligencia Artificial(Groq):** Con el objetivo de maximizar el progreso y asegurar una mejora continua.

En resumen, **NeuroGym** no es solo una aplicación de gestión de rutina accesible, **NeuroGym** es una hoja de ruta personalizada y accesible para cualquiera pueda potenciar sus entrenamientos.

## Análisis del Problema

### 2.1 Problemática

Se detectó que la mayoría de las aplicaciones de gestión de rutinas, estaban limitadas con suscripciones muy costosas para lo que te aporta realmente la aplicación.

### 2.2 Clientes Potenciales

- **Entusiastas del fitness:** Que buscan maximizar su rendimiento y necesitan una herramienta de seguimiento detallada y precisa.
- **Usuarios Principiantes/Intermedios:** Que necesitan guía y planes claros para iniciarse en el mundo fitness.
- **Deportistas orientados a datos:** Que necesitan tener los datos de sus entrenamientos pasados para programar los siguientes.

## 2.3 Análisis DAFO



## 2.4 Monetización y Beneficios

En un principio este proyecto está realizado por el bien de la comunidad fitness y no espero monetizarlo de forma directa, la monetización será a través de anuncios poco invasivos y donaciones.

## Diseño de la Solución

### 3.1 Tecnologías Elegidas

- Framework Flutter (Dart)

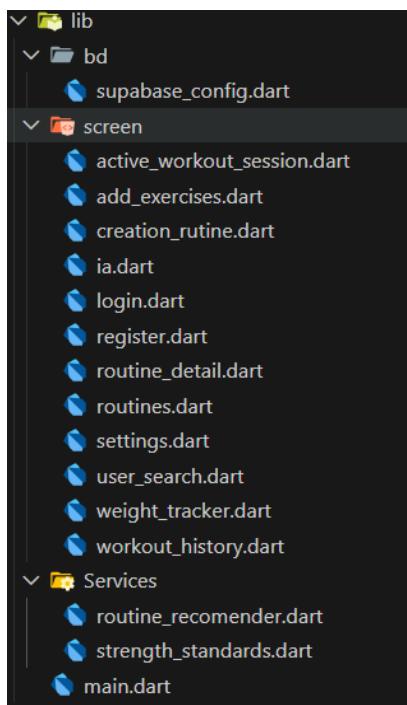
- Backend Supabase (PostgreSQL)
- IA Groq API (LLaMA 3.1)

### 3.2 Arquitectura del Sistema

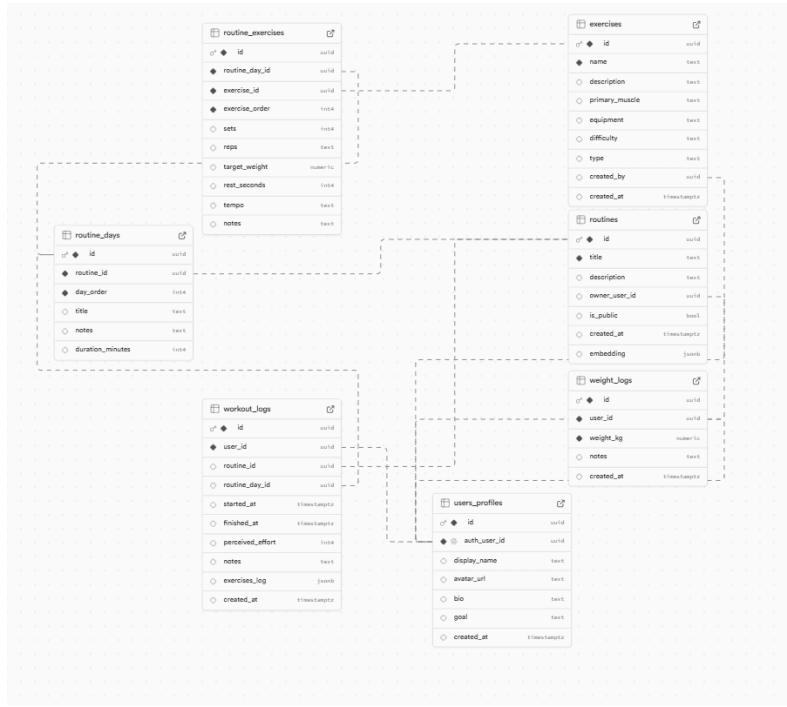
El sistema opera bajo una arquitectura de Cliente (**Flutter**) - BBDD (**Supabase**) - Servicios Externos (**Groq**), asegurando escalabilidad y separación de responsabilidades.

- **Capa Cliente (Flutter):** Gestiona la UI y el estado local (StatefulWidget). Contiene la lógica para construir los *prompts* de la IA y parsear el JSON de vuelta.
- **Capa BaaS (Supabase):** Aloja la base de datos PostgreSQL y ejecuta la lógica compleja de cálculo de fuerza a través de Procedimientos Almacenados (RPC).
- **Capa IA (Groq):** Se utiliza estrictamente como un motor de inferencia para generar contenido estructurado (rutinas JSON).

### 3.3 Diagrama de Clases



## 3.4 Persistencia de Datos



La persistencia de datos en **NeuroGym** se gestiona en Remoto (**Supabase**) y en local (**Flutter**).

- Base de Datos: PostgreSQL 15(**Supabase**).

Almacena los datos de cada usuario, como credenciales y los datos de entrenamiento y se sincroniza con la interfaz mediante de las operaciones (**INSERT**, **UPDATE**, **DELETE**) que se maneja con la comunicación por HTTPS/WebSockets.

- Persistencia Local

Donde se almacenan **tokens de inicialización** para acelerar la experiencia del usuario.

## 3.5 Consideraciones Técnicas

- Rendimiento de Flutter

- Manejo asíncrono: Con el uso de **Future<T>** y **await** para todas las interacciones de Red, base de datos e IA.

- Estructura del Backend con SupaBase

- Optimización de Queries: El uso de procedimientos para centralizar la lógica de cálculo pesada aprovechando la eficiencia de **PostgreSQL**.
- Seguridad RLS: Las políticas de **Row Level Security** donde

un usuario solo puede modificar datos de tablas específicas.

- **Integración de IA:** Que después de muchas pruebas con modelos de IA de la página **Hugging Faces**, donde dio diversos problemas para implementarla con la interfaz, optamos por cambiar de modelo a **Groq**.

- **Robustez de Parsing:** La respuesta de **Groq** es un **JSON** parseado para insertarlo en la base de datos.

## 4. Posibles Mejoras

### Mejoras Backend

- **Predicción de 1RM (One Rep Max):** Añadir un nuevo Procedimiento Almacenado que calcule y prediga el 1RM basado en los logs de entrenamiento de alta intensidad.
- **Gráficas de Volumen por Grupo Muscular:** Extender workout\_logs con índices específicos para permitir consultas rápidas del volumen total (Series x Reps x Peso) por músculo a lo largo del tiempo.

### Mejoras UX

- **Videos de Demostración de Ejercicios:** Integrar un campo de URL de video (YouTube/Storage) en la tabla exercises. Mostrar un reproductor simple en la página de detalle de ejercicios.
- **Sistema de Notificaciones Push:** Recordatorios de entrenamiento y notificaciones de progreso (ej. "¡Tu 1RM en Press Banca ha subido un 5%!"). Integración de Firebase Cloud Messaging (FCM) o una solución de notificaciones Push compatible con Flutter y Supabase.
- **Función 'Copy Routine':** Permitir a los usuarios copiar rutinas públicas de otros usuarios (o propias) para editarlas.

## 5. Enlaces de Interés

[Flutter Widgets Catalogue](#)

[Documentación de Supabase](#)

[Groq API Cookbook](#)

[PostgreSQL JSONB Type](#)