

Arquitectura de la Plataforma - Sistema de Predicción CMG

Sistema Pudidi - Predicción de Precios de Energía

Documento preparado para: Cliente

Fecha: 21 de Noviembre, 2025

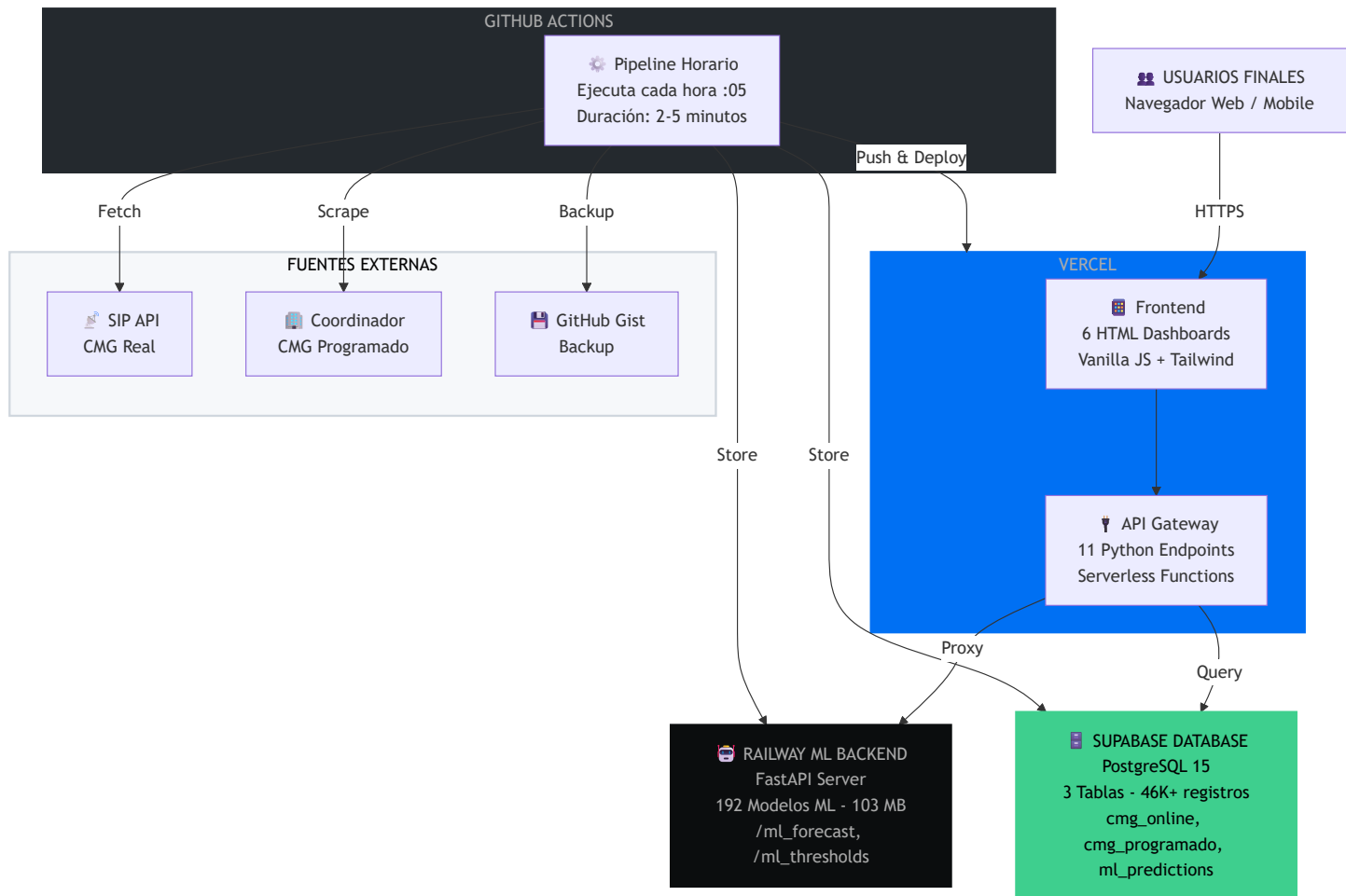
1. ARQUITECTURA GENERAL

Sistema distribuido con 4 componentes principales:

Componente	Tecnología	Función
Frontend + API	Vercel	6 Dashboards interactivos + 11 API endpoints
ML Backend	Railway	Inferencia con 192 modelos ML (103 MB)
Base de Datos	Supabase	PostgreSQL con 46K+ registros históricos
Automatización	GitHub Actions	Pipeline de datos horario (ejecuta cada hora :05)

URL Producción: <https://pudidicmgprediction.vercel.app>

2. DIAGRAMA DE ARQUITECTURA




3. FLUJO DE DATOS - PIPELINE HORARIO


Trigger: Cada hora a los :05 minutos (ej: 10:05, 11:05, 12:05...)


Duración: 2-5 minutos por ejecución


Workflow: `.github/workflows/cmg_online_hourly.yml`


 Trigger: Cada hora :05

 1. Scrape CMG Programado
Playwright → Portal Coordinador
download_cmgt_programado_simple.py

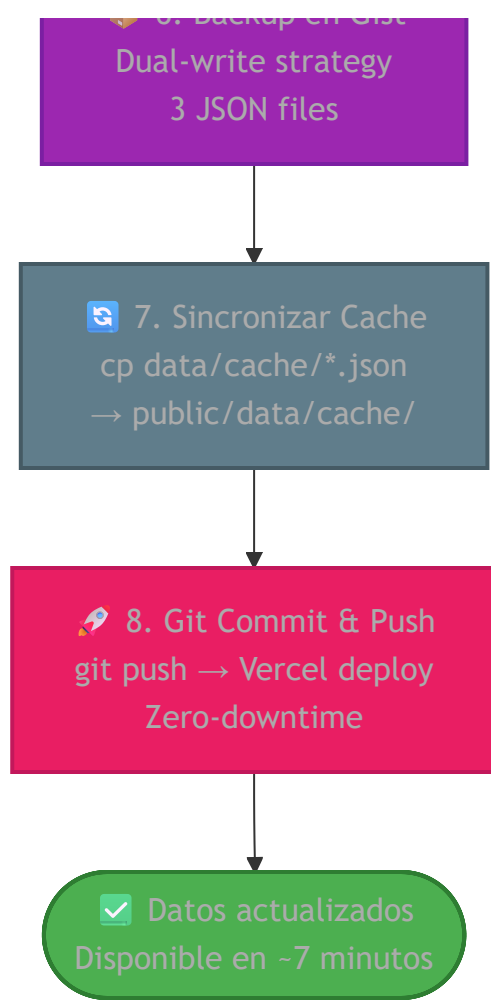
 2. Procesar CSV
Extrae PMontt220 → JSON
process_pmontt_programado.py

 3. Fetch CMG Online
SIP API v4 paginación
smart_cmgt_online_update.py

 4. Generar
Predicciones ML
192 modelos → 24h
forecast
ml_hourly_forecast.py

 5. Almacenar en
Supabase
INSERT: cmgt_online
INSERT: cmgt_programado
INSERT: ml_predictions

 6. Backup en Gist



4. COMPONENTES DETALLADOS

A) Frontend - 6 Dashboards

Dashboard	Archivo	Función
Principal	index.html	Precios en tiempo real, gráficos 24h
ML Config	ml_config.html	Configuración y predicciones ML
Optimizador	optimizer.html	Optimización hidro con Linear Programming
Rendimiento	rendimiento.html	Análisis de performance de pronósticos
Comparación	forecast_comparison.html	Comparación detallada ML vs Coordinador
Heatmap	performance_heatmap.html	Mapa de calor de accuracy por horizonte

Stack: HTML5 + Vanilla JavaScript + Tailwind CSS + Chart.js

B) API Gateway - 11 Endpoints

Datos Core:

- GET /api/index.py - Datos principales del dashboard
- GET /api/cmgy/current.py - CMG histórico

ML Predictions:

- GET /api/ml_forecast.py - Predicciones 24h desde Supabase
- GET /api/ml_thresholds.py - Umbrales de decisión (proxy a Railway)

Optimización:

- POST /api/optimizer.py - Optimización lineal de generación

Performance:

- POST /api/performance.py - Comparar pronósticos vs reales
- GET /api/performance_heatmap.py - Heatmap de accuracy
- GET /api/performance_range.py - Análisis por rango de fechas
- GET /api/historical_comparison.py - Comparación histórica detallada

Utilidades:

- GET /api/cache.py - Archivos en caché
- GET /api/debug/supabase.py - Debug de conexión

C) ML Backend - Railway

¿Por qué Railway?

- Modelos ML pesan **103 MB** → No caben en Vercel (límite 250 MB por función)
- Railway permite containers sin límite de tamaño
- Sin cold starts (container siempre activo)

Tecnología:

- FastAPI (Python 3.11)
- 192 modelos pre-entrenados (96 zero detection + 96 value prediction)
- Dockerfile con Python 3.11-slim

Endpoints:

- GET /api/ml_forecast → Genera predicciones para 24 horas
- GET /api/ml_thresholds → Retorna umbrales calibrados
- GET /health → Health check

D) Base de Datos - Supabase

3 Tablas Principales:

Tabla	Registros	Actualización	Función
cmg_online	~1,500	Cada hora	Precios reales (últimas 48h)
cmg_programado	44,573	Cada hora	Pronósticos Coordinador (Oct 20 - Nov 18)
ml_predictions	~1,000	Cada hora	Predicciones ML (últimos 2 días)

Esquema cmg_programado :

```

forecast_datetime TIMESTAMPTZ -- Cuándo se generó el pronóstico
target_datetime TIMESTAMPTZ   -- Qué hora se está prediciendo
horizon INT                    -- Distancia temporal (1-24)
node VARCHAR                  -- Nodo eléctrico (PMontt220)
cmg_usd DECIMAL                -- Precio en USD/MWh

```

E) Automatización - GitHub Actions

Workflows Activos:

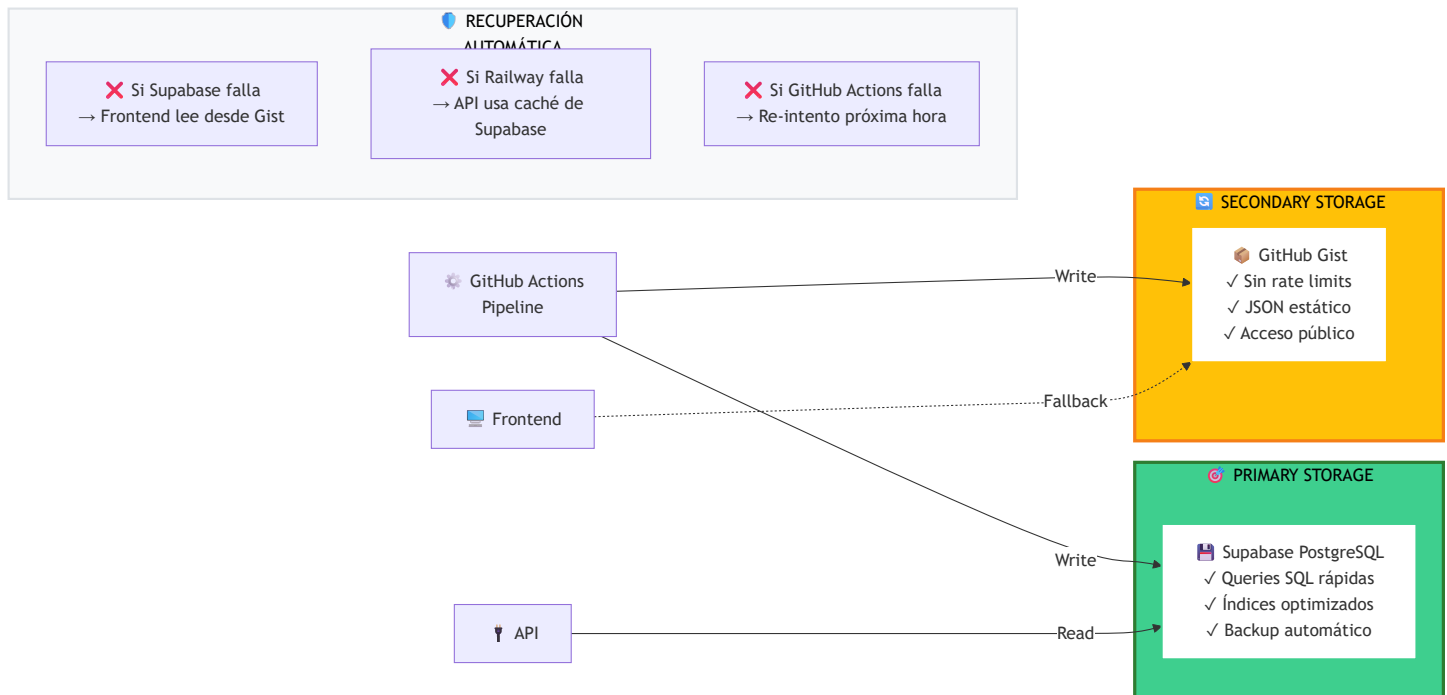
1. cmg_online_hourly.yml - Pipeline principal (cada hora :05)
2. daily_optimization.yml - Optimización diaria (17:00 Chilean time) [Opcional]
3. cmg_5pm_snapshot.yml - Snapshot diario [Opcional]

Ventajas:

- Gratis (2000 minutos/mes en free tier)
- Logs accesibles 90 días
- Re-intento automático si falla

5. RESILIENCIA - ESTRATEGIA DUAL-WRITE

Cada dato se escribe simultáneamente en **2 lugares** para garantizar alta disponibilidad:



6. STACK TECNOLÓGICO

Backend

- Python 3.11 (API + ML + Scripts)
- FastAPI (Railway ML backend)
- LightGBM + XGBoost (192 modelos ML)
- PuLP (Linear programming optimizer)
- Playwright (Web scraping)

Frontend

- HTML5 + Vanilla JavaScript (ES6+)
- Tailwind CSS 3.x
- Chart.js 4.x

Database

- PostgreSQL 15 (via Supabase)
- PostgREST (Auto-generated REST API)

DevOps

- Git + GitHub (Version control)
- GitHub Actions (CI/CD)
- Docker (Railway containerization)

7. CARACTERÍSTICAS TÉCNICAS CLAVE

Latencia

- Frontend load: <1 segundo (CDN)
- API response: <500ms promedio
- ML inference: <2 segundos para 24 predicciones

Confiabilidad

- Uptime: 99%+ (GitHub Actions)
- Dual-write strategy (redundancia)
- Auto-recovery ante fallas

Seguridad

- HTTPS en todos los endpoints
- Environment variables para credenciales
- CORS configurado
- RLS (Row Level Security) en Supabase

Actualización

- Pipeline horario automático
- Zero-downtime deployments (Vercel)
- Cache invalidation automático

Documento preparado por: TM3 Corp para Pudidi

Contacto técnico: Ver repositorio GitHub

URL Repositorio: https://github.com/TM3-Corp/pudidi_cmg_prediction