# DASHBOARD INTERACTIVO DE HIDROCARBUROS

# Análisis de Importación y Consumo en Guatemala

## Laboratorio 11 - Visualización Interactiva

CC3066 - Data Science Universidad del Valle de Guatemala

Fecha: 30 De Octubre de 2025

**Autores:** 

Diego Linares - #221256 José Prince - #22087

# **TABLA DE CONTENIDO**

| 1.  | Resumen Ejecutivo                 | 3  |
|-----|-----------------------------------|----|
| 2.  | Selección de Paleta de Colores    | 3  |
| 3.  | Planificación del Proyecto        | 4  |
| 4.  | Diseño del Dashboard              | 5  |
| 5.  | Selección de Herramienta          | 6  |
| 6.  | Arquitectura del Sistema          | 7  |
| 7.  | Modelos Predictivos               | 8  |
| 8.  | Visualizaciones Implementadas     | 9  |
| 9.  | Características de Interactividad | 10 |
| 10. | Instrucciones de Uso              | 11 |

#### 1. RESUMEN EJECUTIVO

Este proyecto presenta un dashboard interactivo desarrollado con **Streamlit** para el análisis exploratorio y predictivo de datos de importación y consumo de hidrocarburos en Guatemala. El sistema integra visualizaciones dinámicas enlazadas con tres modelos predictivos (Linear Regression, Random Forest y SARIMA) para facilitar la toma de decisiones basadas en datos.

El dashboard cumple con todos los requisitos establecidos en el laboratorio, incluyendo más de 8 visualizaciones interactivas, gráficos enlazados, comparación de modelos predictivos, y una interfaz intuitiva diseñada bajo principios de HCI y UX.

## 2. SELECCIÓN DE PALETA DE COLORES

#### 2.1 Paleta Seleccionada

| Color          | Código Hex | Uso                                |
|----------------|------------|------------------------------------|
| Azul Principal | #1f77b4    | Importación, gráficos principales  |
| Naranja        | #ff7f0e    | Consumo, acciones                  |
| Verde          | #2ca02c    | Predicciones positivas, éxito      |
| Rojo           | #d62728    | Alertas, errores, valores críticos |
| Azul Medio     | #4a90e2    | Gasolina Regular                   |
| Azul-Violeta   | #7b68ee    | Gasolina Superior                  |
| Naranja Cálido | #ff8c42    | Diesel                             |

#### 2.2 Justificación

La paleta fue seleccionada siguiendo principios de diseño para dashboards corporativos:

- Azul (#1f77b4): Color principal que transmite confianza, profesionalismo y estabilidad. Ideal para datos de importación y análisis serio.
- Naranja (#ff7f0e): Color complementario que aporta energía y calidez, perfecto para representar consumo y acción.
- **Verde (#2ca02c)**: Para indicadores positivos y predicciones favorables, asociado con crecimiento y éxito.
- Rojo (#d62728): Reservado para alertas, errores o valores críticos que requieren atención.
- **Grises neutros**: Facilitan la lectura y reducen la fatiga visual, permitiendo que los datos sean el foco principal.

## ■ Esta paleta cumple con:

- Estándares de accesibilidad WCAG 2.1 para contraste
- Compatibilidad con daltonismo (deuteranopía y protanopía)
- Principios de UX para reducir fatiga visual

# 3. PLANIFICACIÓN DEL PROYECTO

## 3.1 Distribución de Tareas

| Tarea                           | Responsable   | Tiempo  |
|---------------------------------|---------------|---------|
| Diseño de arquitectura          | Equipo        | 2 horas |
| Módulo de carga de datos        | Diego Linares | 3 horas |
| Módulo de modelos predictivos   | José Prince   | 4 horas |
| Módulo de visualizaciones       | Diego Linares | 3 horas |
| Dashboard principal (Streamlit) | José Prince   | 5 horas |
| Integración y pruebas           | Equipo        | 3 horas |
| Documentación y reporte         | Equipo        | 2 horas |

# 3.2 Metodología

Se siguió una metodología ágil iterativa con los siguientes sprints:

- Sprint 1: Análisis de requisitos y diseño de arquitectura
- Sprint 2: Desarrollo de módulos base (carga de datos, modelos)
- Sprint 3: Desarrollo del dashboard y visualizaciones
- Sprint 4: Integración, pruebas y refinamiento de UX
- Sprint 5: Documentación y preparación de entrega

## 4. DISEÑO DEL DASHBOARD

## 4.1 Bosquejo de Diseño

El dashboard fue diseñado con una estructura de tres vistas principales:

- Vista 1 Exploración de Datos: Permite al usuario explorar las series temporales, agregaciones anuales/mensuales, estadísticas descriptivas y distribuciones.
- Vista 2 Modelos Predictivos: Muestra las predicciones de los tres modelos con métricas de desempeño y gráficos de ajuste.
- Vista 3 Comparación de Modelos: Tabla y gráficos comparativos del desempeño de los modelos para facilitar la selección del mejor.

## 4.2 Estructura de Navegación

La navegación se implementó mediante un sidebar con radio buttons para cambiar entre vistas. Dentro de cada vista, se utilizan tabs y selectboxes para facilitar la exploración sin saturar la interfaz.

## 4.3 Principios de Diseño Aplicados

- Jerarquía Visual: Tamaños de fuente y colores diferenciados para guiar al usuario
- Espaciado Generoso: Uso de espacios en blanco para mejorar legibilidad
- Consistencia: Colores y estilos consistentes en todo el dashboard
- Feedback Inmediato: Indicadores de carga y tooltips informativos
- Minimizar Carga Cognitiva: No más de 3-4 controles visibles simultáneamente

## 5. SELECCIÓN DE HERRAMIENTA

#### 5.1 Herramienta Seleccionada: Streamlit

Se seleccionó **Streamlit** como framework principal para el desarrollo del dashboard por las siguientes razones:

- Facilidad de Uso: Sintaxis simple en Python puro, sin necesidad de HTML/CSS/JavaScript
- Desarrollo Rápido: Permite crear prototipos funcionales en horas
- Integración con Plotly: Soporte nativo para gráficos interactivos
- Despliegue Gratuito: Streamlit Cloud permite publicar gratuitamente
- Comunidad Activa: Amplia documentación y ejemplos disponibles
- Compatibilidad: Funciona con todas las librerías de Python (pandas, scikit-learn, etc.)

## 5.2 Librerías Complementarias

| Librería     | Versión | Propósito                    |  |
|--------------|---------|------------------------------|--|
| streamlit    | 1.31.0  | Framework del dashboard      |  |
| plotly       | 5.18.0  | Visualizaciones interactivas |  |
| pandas       | 2.1.4   | Manipulación de datos        |  |
| scikit-learn | 1.4.0   | Modelos de ML                |  |
| statsmodels  | 0.14.1  | Modelo SARIMA                |  |
| numpy        | 1.26.3  | Operaciones numéricas        |  |

#### 6. ARQUITECTURA DEL SISTEMA

#### 6.1 Estructura Modular

El proyecto sigue una arquitectura modular para facilitar mantenimiento y escalabilidad:

- config.py: Configuración central (colores, parámetros, textos)
- utils/data\_loader.py: Carga y preprocesamiento de datos
- utils/predictive\_models.py: Entrenamiento y evaluación de modelos
- utils/visualization\_utils.py: Funciones para crear gráficos con Plotly
- app.py: Aplicación principal de Streamlit

## 6.2 Flujo de Datos

- 1. Carga de Datos: DataLoader lee archivos Excel y preprocesa
- 2. Procesamiento: Se calculan agregaciones y estadísticas
- 3. Modelado: PredictiveModels entrena y evalúa modelos
- 4. Visualización: Funciones crean gráficos interactivos
- 5. Presentación: Streamlit renderiza en el navegador

## **6.3 Optimizaciones Implementadas**

- Caching: @st.cache\_data para evitar recarga de datos en cada interacción
- Carga Lazy: Los modelos se entrenan solo cuando el usuario los requiere
- Normalización: Datos normalizados para mejorar desempeño de modelos
- Vectorización: Uso de operaciones vectorizadas de NumPy/Pandas

#### 7. MODELOS PREDICTIVOS IMPLEMENTADOS

### 7.1 Linear Regression

**Descripción**: Modelo de regresión lineal simple que utiliza 12 períodos anteriores como características (lookback=12).

Ventajas: Simple, rápido, fácil de interpretar, bajo riesgo de overfitting.

**Limitaciones**: Asume relaciones lineales, no captura patrones complejos.

#### 7.2 Random Forest

**Descripción**: Modelo de ensamble basado en árboles de decisión con 100 árboles y profundidad máxima de 10.

Ventajas: Captura relaciones no lineales, robusto a outliers, reduce varianza.

Limitaciones: Más lento que regresión lineal, menos interpretable.

## 7.3 SARIMA (Seasonal ARIMA)

**Descripción**: Modelo estadístico especializado para series temporales con estacionalidad. Orden (1,1,1) y estacionalidad (1,1,1,12).

Ventajas: Diseñado específicamente para series de tiempo, captura estacionalidad.

**Limitaciones**: Computacionalmente costoso, requiere datos estacionarios.

#### 7.4 Métricas de Evaluación

- MAE (Mean Absolute Error): Promedio de errores absolutos. Fácil de interpretar.
- MSE (Mean Squared Error): Promedio de errores al cuadrado. Penaliza más errores grandes.
- R<sup>2</sup> (Coefficient of Determination): Proporción de varianza explicada (0-1).
- RMSE (Root Mean Squared Error): Raíz del MSE, en unidades originales.

# 8. VISUALIZACIONES IMPLEMENTADAS

El dashboard incluye más de 8 visualizaciones interactivas:

| #  | Visualización          | Descripción                      | Interactividad     |
|----|------------------------|----------------------------------|--------------------|
| 1  | Series Temporales      | Evolución de importación/consumo | Zoom, pan, hover   |
| 2  | Comparación Import/Cor | sGráfico de área superpuesto     | Filtros enlazados  |
| 3  | Volumen Anual          | Barras agrupadas por año         | Hover tooltips     |
| 4  | Patrones Mensuales     | Líneas de promedios mensuales    | Zoom, pan          |
| 5  | Matriz Correlación     | Heatmap de correlaciones         | Hover valores      |
| 6  | Distribuciones         | Histograma + boxplot             | Selector productos |
| 7  | Predicciones           | Real vs predicho                 | Selector modelos   |
| 8  | Scatter Real/Pred      | Análisis de ajuste               | Hover, zoom        |
| 9  | Métricas Comparativas  | Barras de métricas               | Selector modelos   |
| 10 | Estadísticas Tabla     | DataFrame interactivo            | Sort, filtros      |

# 9. CARACTERÍSTICAS DE INTERACTIVIDAD

#### 9.1 Gráficos Enlazados

El dashboard implementa múltiples niveles de enlace entre visualizaciones:

- **Enlace 1**: Al seleccionar un producto en series temporales, el gráfico de todos los productos se actualiza para destacar el seleccionado.
- Enlace 2: Al cambiar el tipo de dato (Importación/Consumo), todas las visualizaciones de la sección se actualizan automáticamente.
- Enlace 3: En comparación de modelos, la selección de modelos afecta tanto la tabla como los gráficos de métricas y predicciones.

#### 9.2 Niveles de Detalle

Los usuarios pueden aumentar o disminuir el nivel de detalle mediante:

- Selección de productos específicos vs todos los productos
- · Vista agregada anual vs vista mensual detallada
- Estadísticas resumidas vs distribuciones completas
- Métricas agregadas vs predicciones punto por punto

#### 9.3 Controles de Usuario

- Selectbox: Selección única de opciones (productos, modelos)
- Multiselect: Selección múltiple para comparaciones
- Radio Buttons: Cambio entre vistas principales
- Tabs: Organización de contenido relacionado
- Expanders: Información adicional colapsable
- Tooltips: Ayuda contextual en gráficos

## 10. INSTRUCCIONES DE USO

#### 10.1 Instalación

#### **Opción 1: Script Automático**

```
Linux/Mac:
./setup.sh
```

Windows:

setup.bat

#### **Opción 2: Manual**

- 1. Crear entorno virtual: python -m venv venv
- 2. Activar: source venv/bin/activate (Linux/Mac) o venv\Scripts\activate
  (Windows)
- 3. Instalar dependencias: pip install -r requirements.txt

## 10.2 Ejecución

Ejecutar desde la carpeta del proyecto:

```
streamlit run app.py
```

El dashboard se abrirá automáticamente en el navegador en http://localhost:8501

## 10.3 Navegación

- Usar el **sidebar** izquierdo para cambiar entre vistas
- Usar **selectboxes** para elegir productos y modelos
- Usar tabs para explorar diferentes análisis
- Hacer hover sobre gráficos para ver detalles
- Hacer zoom arrastrando sobre gráficos
- Hacer doble clic para resetear zoom

#### **CONCLUSIONES**

- 1. Se desarrolló exitosamente un dashboard interactivo que cumple con todos los requisitos del laboratorio, incluyendo más de 8 visualizaciones, gráficos enlazados, y comparación de 3 modelos predictivos.
- 2. La selección de Streamlit como framework permitió un desarrollo ágil y una interfaz intuitiva que facilita la exploración de datos sin necesidad de conocimientos técnicos avanzados por parte del usuario final.
- 3. La paleta de colores seleccionada cumple con estándares de accesibilidad y mejora la legibilidad y usabilidad del dashboard, siguiendo principios de diseño corporativo.
- 4. Los tres modelos predictivos implementados (Linear Regression, Random Forest, SARIMA) ofrecen diferentes enfoques para el análisis de series temporales, permitiendo comparar su desempeño y seleccionar el más adecuado según el caso de uso.
- 5. La arquitectura modular del proyecto facilita el mantenimiento, pruebas y futuras extensiones del sistema.

#### RECOMENDACIONES

- 1. Considerar el despliegue en Streamlit Cloud para acceso remoto sin instalación local.
- 2. Implementar autenticación si el dashboard será usado en producción con datos sensibles.
- 3. Añadir funcionalidad de exportación de gráficos y tablas para reportes ejecutivos.
- 4. Incorporar más modelos de ML avanzados (LSTM, Prophet) para series con patrones complejos.
- 5. Implementar sistema de alertas automáticas cuando se detecten anomalías en los datos.