RESTAURANTE FAST FOOD

Santiago de Cali, noviembre del 2024

Luis Ángel Garcia / 2230177

Antonio Cardenas / 2230433

Juliana Toro Serrano / 2225658









Identificación del Problema

FASTFOOD es una empresa de comida rápida con problemas de gestión de órdenes y personal por falta de un sistema inteligente o página web, lo que causa pérdida de clientes y mala organización de tareas.

Como objetivo, vamos a implementar una página web con roles de cliente, gerente y trabajador, mejorando la gestión de personal y órdenes en FASTFOOD, aumentará las ventas y optimizará la asignación y reporte de tareas.

Modulo

Este módulo se enfoca en diseñar y gestionar infraestructuras escalables y distribuidas. Usando herramienta como Docker, los estudiantes aprenden a implementar aplicaciones de microservicios y procesamiento de datos a gran escala.



Objetivo general

Implementar una página web con roles de cliente, gerente y trabajador, mejorando la gestión de personal y órdenes en FASTFOOD, aumentará las ventas y optimizará la asignación y reporte de tareas.



Automatizar la Gestión de Órdenes

Implementar un sistema de pedidos en línea que permita a los clientes realizar órdenes de manera rápida y sencilla, optimizando así el proceso de atención y reduciendo los tiempos de espera.



Optimizar el Proceso de Gestión de Órdenes

Centralizar y automatizar la recepción, seguimiento y actualización de órdenes, permitiendo a los clientes visualizar el estado de sus pedidos en tiempo real y facilitando su gestión para el personal

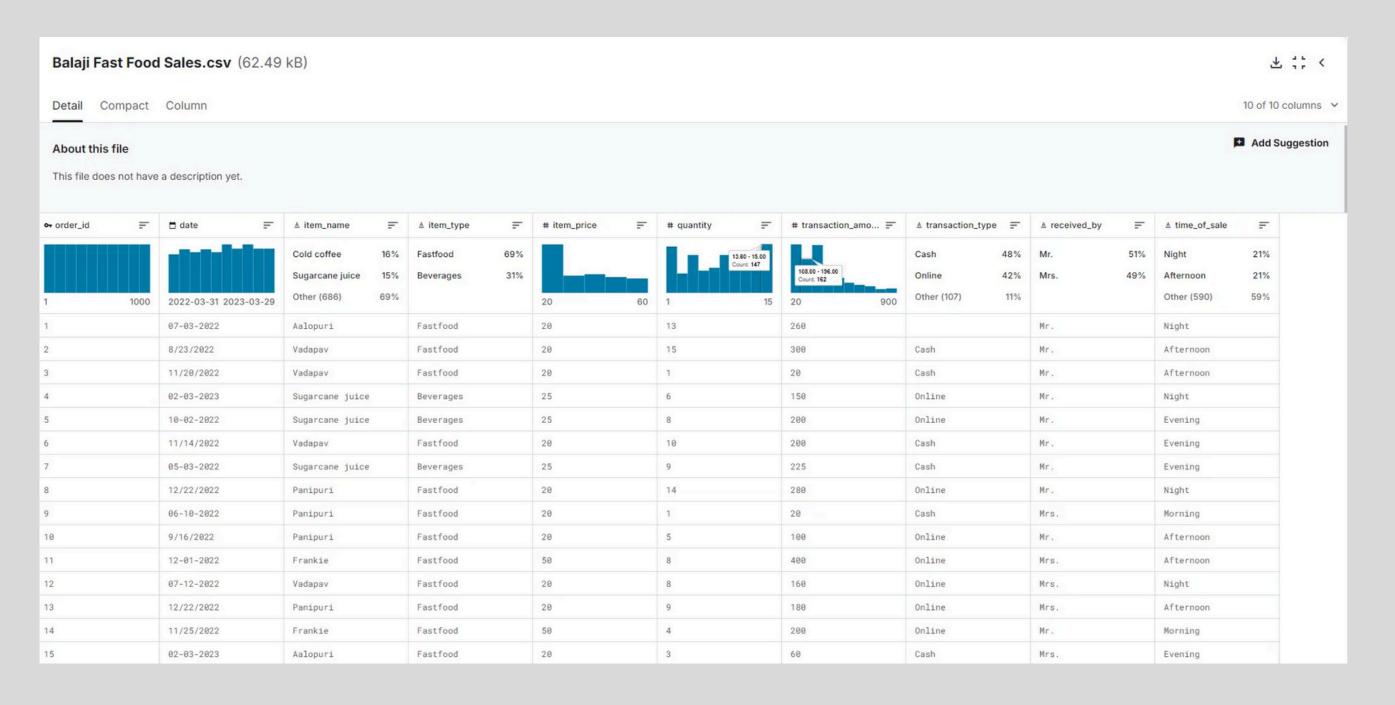


Facilitar el Monitoreo en Tiempo Real

Implementar un sistema de visualización en tiempo real de las métricas operativas (como el estado de órdenes y desempeño del personal) para que los gerentes puedan tomar decisiones rápidas y mejorar la eficiencia diaria.

Seleccion de dataset







Elegimos el dataset de FASTFOOD porque la empresa enfrenta problemas en la gestión de órdenes y personal debido a la falta de un sistema inteligente o página web. Esto afecta la atracción de clientes y la eficiencia operativa, y buscamos soluciones tecnológicas para mejorar ambos aspectos.

Dado que el dataset original no contaba con suficientes datos, se creó un generador basado en su estructura, simplificando los elementos y obteniendo un conjunto de 20 datos relevantes.



```
import random
from datetime import datetime, timedelta
# Listado de usuarios y productos
usuarios = [
    ('Ana', 'anagarcia'), ('Andrea', 'andreamg'), ('Camilo', 'camip1234'),
   ('Camila', 'cami_sm23'), ('Carlos', 'carlito01'), ('Daniel', 'dannyg123'),
    ('Valeria', 'valeria 1')
productos = [
    ('Aalopuri', 20), ('Cold coffee', 40), ('Frankie', 50),
   ('Panipuri', 20), ('Sandwich', 60), ('Sugarcane juice', 25),
    ('Vadapav', 20)
# Generar 1000 órdenes con datos aleatorios
ordenes = []
fecha base = datetime(2024, 10, 31, 9, 0, 0)
for i in range(1, 20001):
    usuario = random.choice(usuarios)
    producto = random.choice(productos)
    estado = 'creada'
    precio = producto[1]
    fecha orden = fecha base + timedelta(minutes=random.randint(1, 1440))
   orden = (i, usuario[0], usuario[1], estado, precio, fecha_orden.strftime('%Y-%m-%d %H:%M:%S'))
    ordenes.append(orden)
# Generar el script SQL
with open('insert_ordenes.sql', 'w') as file:
   file.write("INSERT INTO `orden` VALUES\n")
   for orden in ordenes[:-1]: # Agregar todos menos el último con coma
       file.write(f"({orden[0]}, '{orden[1]}', '{orden[2]}', '{orden[3]}', {orden[4]}, '{orden[5]}'), \n")
    # Agregar el último sin coma
    orden = ordenes[-1]
   file.write(f"({orden[0]}, '{orden[1]}', '{orden[2]}', '{orden[3]}', {orden[4]}, '{orden[5]}');\n")
print("Archivo insert_ordenes.sql creado con éxito.")
```

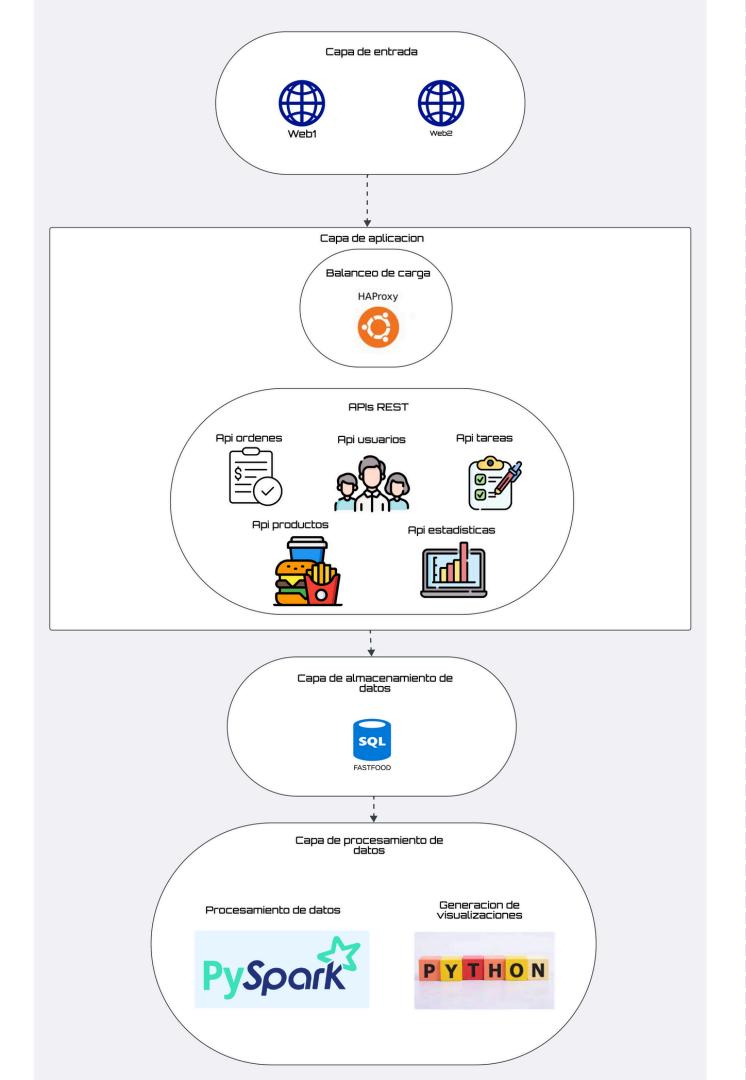
Arquitectura de microservicios

- Capa de Entrada: Los servidores web reciben las solicitudes de los usuarios.
- Capa de Aplicación: HAProxy balancea las solicitudes entre las APIs (órdenes, usuarios, tareas, productos, estadísticas) para una respuesta equilibrada.

- Capa de Almacenamiento de Datos: La base de datos SQL almacena toda la información necesaria.
- Capa de Procesamiento de Datos: PySpark procesa los datos, y Python genera visualizaciones para facilitar el análisis.



Diagrama de arquitectura





Flujo de Trabajo y Descripción de Componentes

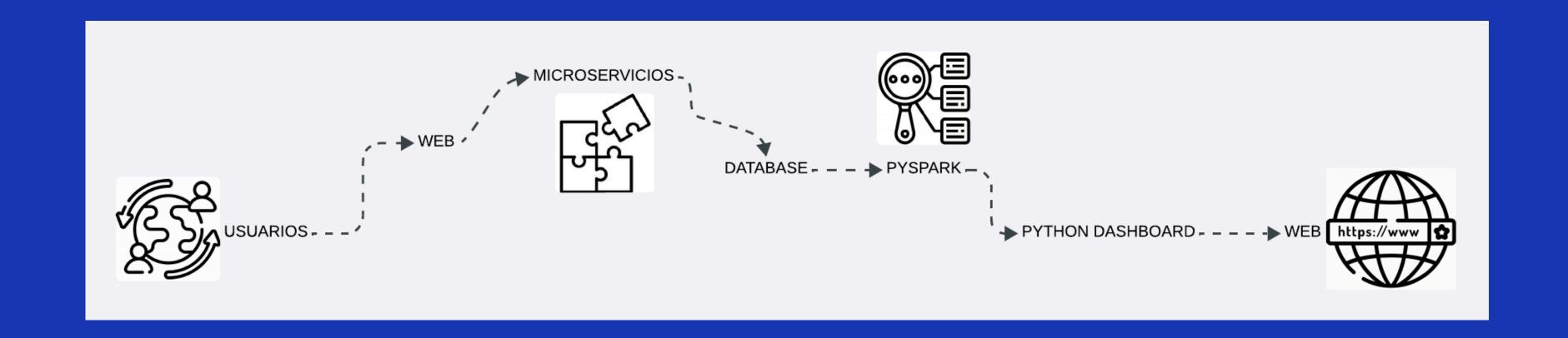
Flujo de Trabajo:

- **1.**Cliente: Realiza pedidos y consulta el estado en tiempo real.
- **2.** Gerente: Gestiona órdenes, asigna tareas y supervisa el personal.
- **3.**Trabajador: Recibe tareas asignadas y actualiza el estado de los pedidos

- **1.**Frontend: Páginas para clientes, gerentes y trabajadores.
- **2.** Backend: Gestión de órdenes, asignación de tareas y notificaciones.
- **3.** Base de Datos: Almacena pedidos, usuarios y estado de tareas.
- **4.** Docker: Escalabilidad, contenedores y orquestación.



Diagrama pipeline



Utilizamos el pipeline ya que nos ayuda a visualizar cómo los datos fluyen desde los usuarios hasta el procesamiento y su presentación en la interfaz web

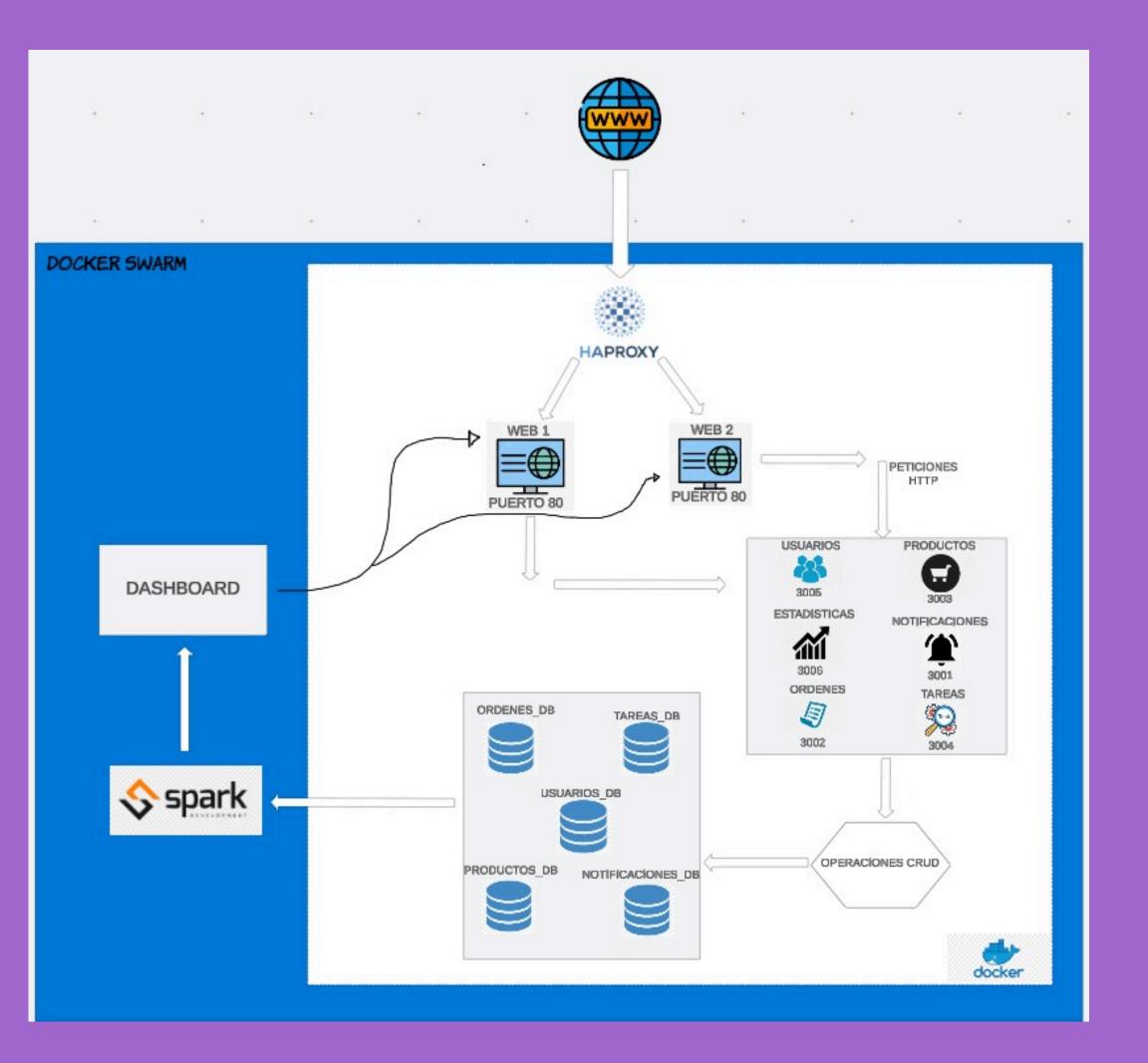
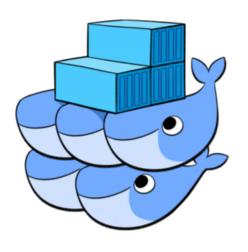


Diagrama de Despliegue

Implantación de herramientas



Usamos PySpark para gestionar pagos y transacciones en nuestra plataforma de datos distribuida.



Usamos Docker
Swarm para
orquestar y
gestionar nuestros
contenedores en un
entorno distribuido.

HAProxy



Usamos HAProxy
para balancear la
carga entre
servidores y mejorar
la eficiencia de las
solicitudes en
tiempo real

Pruebas de Funcionamiento

root@servidorl	Jbuntu:~/prueba/FASTF00D# @	docker service	e ls		W 20 0000000000000000000000000000000000
ID	NAME	MODE	REPLICAS	IMAGE	PORTS
kxczmnxnmp5b	fastfood_db	replicated	1/1	mysql:8.0	*:3307->3306/tcp
um4g9eib5hed	fastfood_estadisticas	replicated	1/1	luisgar0821/estadisticas:latest	*:3006->3006/tcp
vjyq85x2hsct	fastfood_haproxy	replicated	1/1	haproxy:latest	*:5080->80/tcp
k9cnz5td9jlx	fastfood_notificaciones	replicated	1/1	luisgar0821/notificaciones:latest	*:3001->3001/tcp
vax3k5kw2ulx	fastfood_ordenes	replicated	1/1	luisgar0821/ordenes:latest	*:3002->3002/tcp
rp7spqgfmbja	fastfood_productos	replicated	1/1	luisgar0821/productos:latest	*:3003->3003/tcp
ywyuf0hcwrli	fastfood_pyspark	replicated	1/1	luisgar0821/pyspark:latest	
hhmpt60sq5p7	fastfood_tareas	replicated	1/1	luisgar0821/tareas:latest	*:3004->3004/tcp
mq77165dz6vb	fastfood_usuarios	replicated	1/1	luisgar0821/usuarios:latest	*:3005->3005/tcp
z5g1e8j9h7ga	fastfood_web1	replicated	1/1	luisgar0821/webf:latest	
ircbncnssw1r	fastfood_web2	replicated	1/1	luisgar0821/webf:latest	

Despliegue

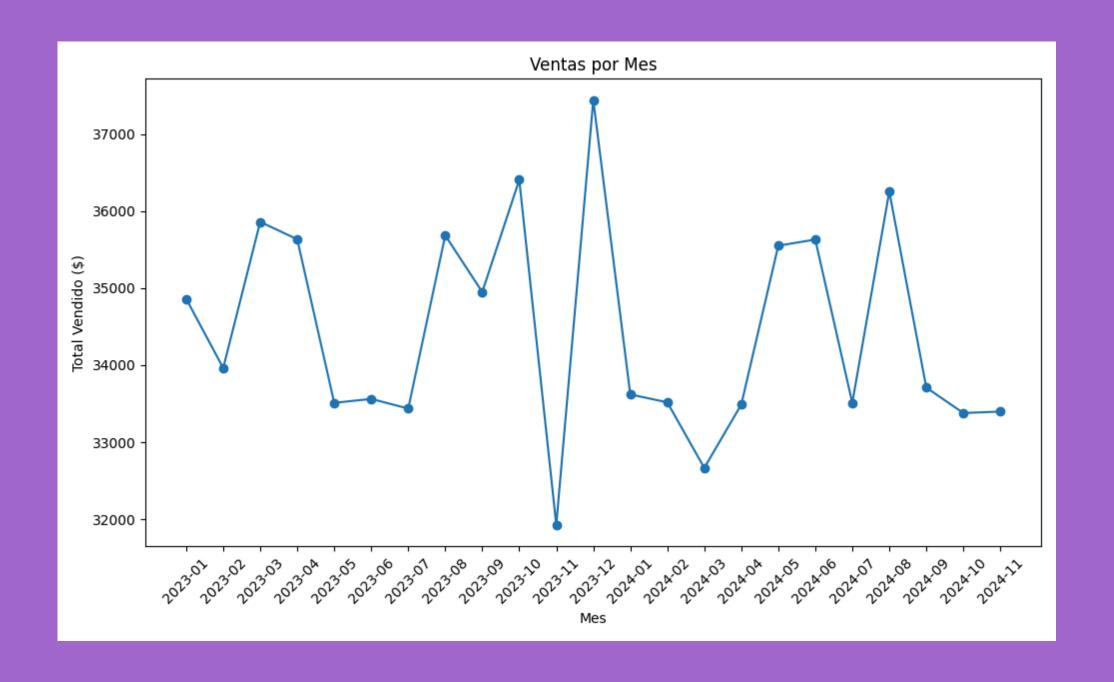
Escalabilidad

Estrés	Muestras	Replicas	% de error	rendimiento
Baja	300	1	0,00%	93,8/Sec
Media	3000	1	0,00%	315,7/Sec
Alta	10000	1	0,49%	269,0/Sec



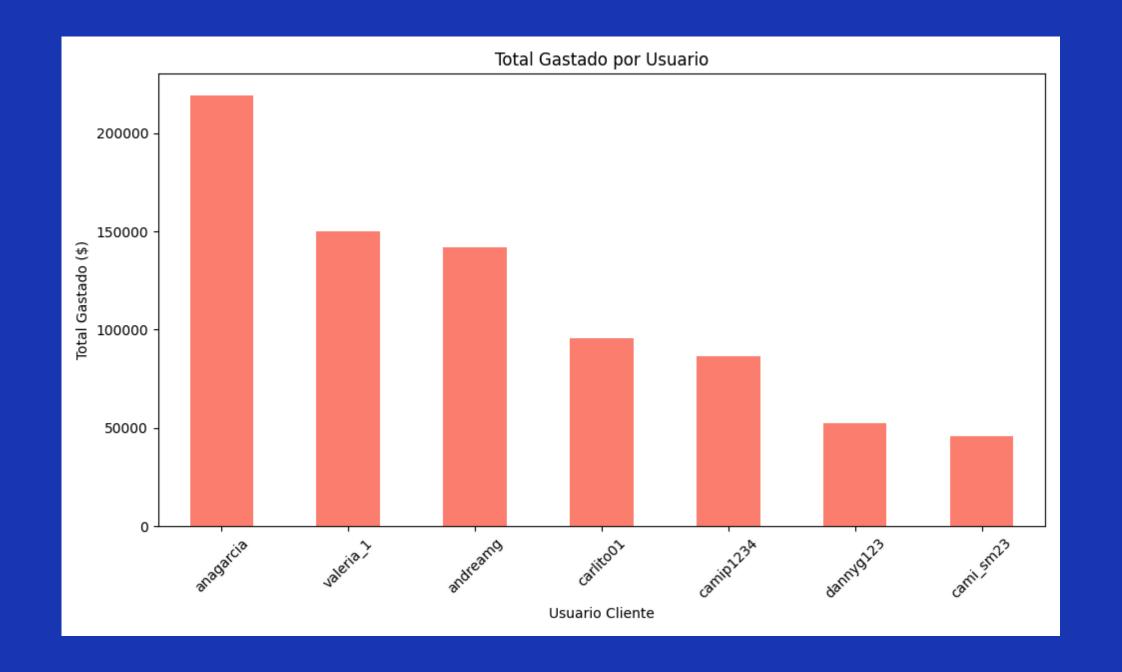
Resultados y Análisis





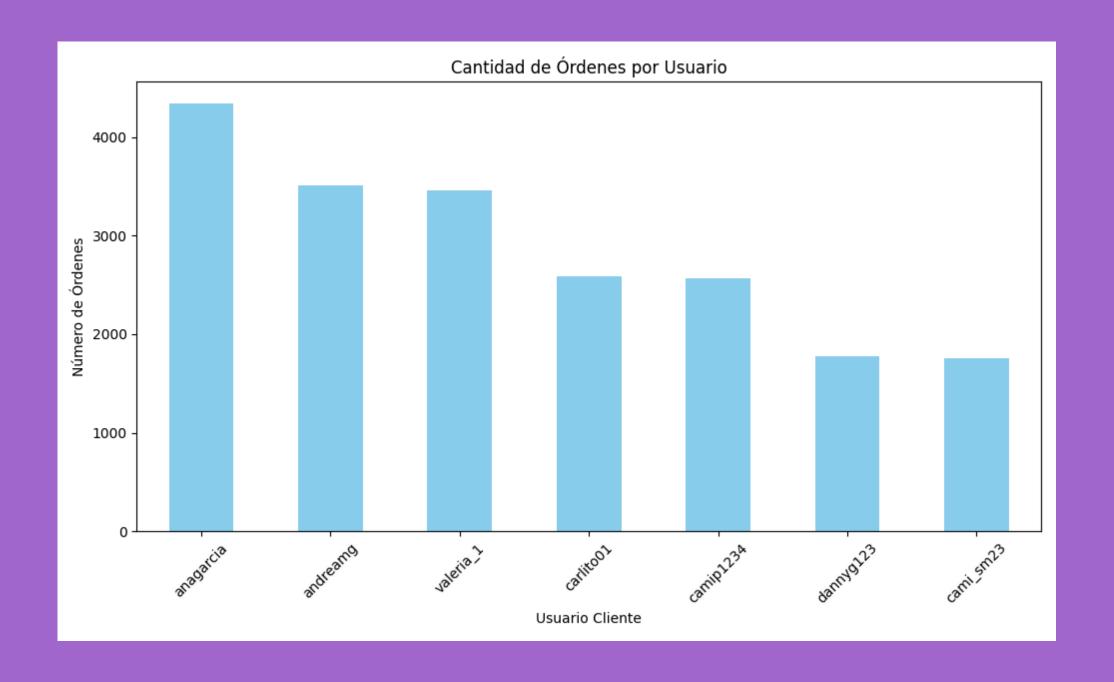
Resultados y Análisis





Resultados y Análisis









Conclusiones



Repositorio

- Repositorio GitHub
 - https://github.com/JulianaSerranoT/FASTFOOD
- Dataset venta fast food
 - https://www.kaggle.com/datasets/julia naserrrano/dataset-venta-fast-food
- Notion
 - https://www.notion.so/FAST-FOOD-1372dc83e5ad80cc8822dbd4cd908d1b
- Documento tipo IEEE

https://www.notion.so/FAST-FOOD-1372dc83e5ad80cc8822dbd4cd908d1b