# Arquitectura de datos mínima – App de Delivery



## Diseña una arquitectura de datos mínima para una app

#### Contexto: 🙌

Aplicar conceptos teóricos a un escenario realista permite fijar conocimientos sobre componentes y buenas prácticas de arquitectura de datos.

#### Consigna: 🔬

Diseña una arquitectura de datos mínima para una app de delivery que incluya fuentes, almacenamiento, procesamiento, acceso y seguridad.

#### Tiempo : 30 minutos

#### Paso a paso:

- 1. Identifica las principales fuentes de datos (usuarios, pedidos, restaurantes).
- 2. Elige tecnologías de almacenamiento (bases SQL/NoSQL, data lakes, etc.) y justificalas.
- 3. Define cómo se procesarán los datos (ETL, en tiempo real, batch, etc.).
- 4. Indica qué herramientas de acceso o visualización usarías (API, dashboards, etc.).
- 5. Esquematiza la solución en un diagrama y justifica cómo se cubren las buenas prácticas (gobernanza, escalabilidad, flexibilidad).



Propuesta mínima viable para una aplicación de delivery (tipo Rappi/UberEats) que cubre fuentes, almacenamiento, procesamiento, acceso/visualización y buenas prácticas.

#### 1) Fuentes de datos

- App Cliente: registro, login, carrito, pedidos, geolocalización.
- App Repartidor: GPS en tiempo real, estados del pedido (asignado, retirado, entregado).
- Portal Restaurante: alta de menús, precios, stock, tiempos de preparación.
- Pasarela de pago: autorizaciones y liquidaciones.
- Soporte / notificaciones: tickets, push/email/SMS.

#### 2) Almacenamiento (mínimo viable)

- OLTP relacional (PostgreSQL/Aurora): usuarios, direcciones, pedidos, ítems, pagos.
- NoSQL clave-valor (DynamoDB/Redis): carrito, sesiones y claves de acceso de alta concurrencia.
- Event streaming (Kafka/Kinesis): eventos de pedidos, telemetría GPS.
- Data Lake (S3/ADLS parquet): datos crudos, logs, recibos, snapshots.
- Data Warehouse (BigQuery/Redshift/Snowflake): métricas y BI.

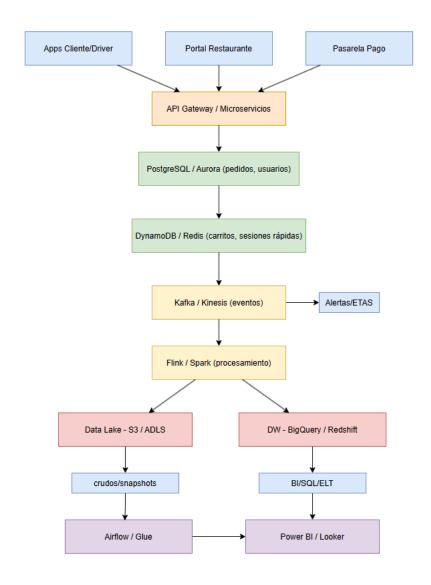
## 3) Procesamiento

- ullet Tiempo real: Kinesis/Kafka  $\to$  Flink/Spark Streaming/Lambda. Casos: ETA, asignación de repartidor, alertas.
- Batch/ELT: Airflow/Glue orquesta cargas al DW, auditoría de calidad de datos, reportes financieros.

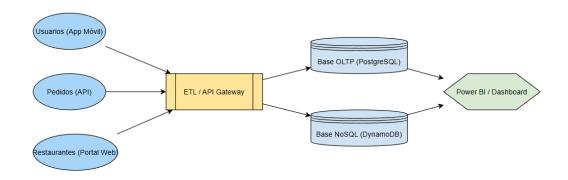
## 4) Acceso y visualización

- APIs (API Gateway + microservicios Node/Go/Python). GraphQL opcional para apps.
- BI (Looker/Power BI/Tableau) conectado al DW.
- Notificaciones (SNS/SES/Firebase).

# 5) Diagrama lógico



## 5.a) Diagrama simplificado:



## 6) Esquema relacional (OLTP - PostgreSQL)

DDL sugerida (extracto):

```
CREATE TABLE users (
           BIGSERIAL PRIMARY KEY,
user_id
name
           VARCHAR(120) NOT NULL,
email
          VARCHAR(160) UNIQUE NOT NULL,
phone
           VARCHAR(30),
created_at
            TIMESTAMP NOT NULL DEFAULT now()
);
CREATE TABLE restaurants (
restaurant_id BIGSERIAL PRIMARY KEY,
           VARCHAR(160) NOT NULL,
name
address
            VARCHAR(240),
citv
         VARCHAR(80),
            TIMESTAMP NOT NULL DEFAULT now()
created_at
);
CREATE TABLE orders (
            BIGSERIAL PRIMARY KEY,
order_id
user_id
           BIGINT NOT NULL REFERENCES users(user_id),
restaurant_id BIGINT NOT NULL REFERENCES restaurants(restaurant_id),
          VARCHAR(24) NOT NULL, -- created|accepted|picked|delivered|canceled
status
total_amount NUMERIC(12,2) NOT NULL,
payment_status VARCHAR(24) NOT NULL, -- pending|approved|failed|refunded
            TIMESTAMP NOT NULL DEFAULT now(),
created_at
updated_at
             TIMESTAMP
```

```
);
CREATE TABLE order_items (
 order_item_id BIGSERIAL PRIMARY KEY,
             BIGINT NOT NULL REFERENCES orders(order_id) ON DELETE CASCADE,
 order_id
 sku
           VARCHAR(80) NOT NULL,
 name
            VARCHAR(160),
          INT NOT NULL,
 qty
             NUMERIC(12,2) NOT NULL
 unit_price
);
CREATE INDEX idx_orders_restaurant_created ON orders(restaurant_id, created_at);
CREATE INDEX idx_order_items_order ON order_items(order_id);
7) Tabla NoSQL (DynamoDB) – diseño de clave
• Tabla: delivery_app
• PK (partition key): pk | SK (sort key): sk
• Ejemplos de ítems:
- Carritos: pk='CART#<user_id>' sk='ITEM#<sku>'
- Sesiones: pk='SESSION#<user_id>' sk='TOKEN#<ts>'
- Pedidos (solo cache/lookup rápido): pk='ORDER#<order_id>' sk='META'
• GSI1 (por usuario): GSI1PK='USER#<user_id>' GSI1SK='ORDER#<created_at>' (para
listar pedidos del usuario)
8) Ejemplos JSON (eventos/documentos)
a) Evento de pedido (stream):
 "event_type": "ORDER_STATUS_CHANGED",
 "order_id": 9123456,
 "user_id": 1001,
 "restaurant_id": 501,
 "old_status": "accepted",
 "new_status": "picked",
 "driver_id": 3007,
 "ts_event": "2025-08-08T18:35:22Z",
 "geo": {"lat": -33.456, "lng": -70.645}
```

b) Documento de carrito (DynamoDB estilo JSON):

{
 "pk": "CART#1001",
 "sk": "ITEM#SKU-123",
 "qty": 2,
 "price": 7.50,
 "restaurant\_id": 501,
 "added\_at": "2025-08-08T18:20:01Z",
 "GSI1PK": "USER#1001",
 "GSI1SK": "CART#2025-08-08T18:20:01Z"
}

c) Menú restaurante (para lake/NoSQL):

{
 "restaurant\_id": 501,
 "menu\_date": "2025-08-01",
 "items": [
 {"sku": "SKU-123", "name": "Burger", "price": 7.50, "tags": ["combo", "beef"]},

{"sku":"SKU-222","name":"Veggie Wrap","price":6.20,"tags":["vegan"]}

## 9) Buenas prácticas clave

] }

- Gobernanza y seguridad: IAM/RBAC, KMS, cifrado en tránsito y en reposo, catálogo de datos, linaje.
- Escalabilidad: particiones por fecha/tienda en DW; diseño de PK/SK y GSIs en DynamoDB; autoscaling de streams.
- Calidad de datos: validaciones en el ELT (Great Expectations), DLQs para eventos defectuosos, contratos de esquemas (Avro/Protobuf).
- Costos: Lake para crudos, DW para consultas; caché para rutas críticas; compresión columnar (Parquet/Snappy).