Unidades del Examen 1 – Inteligencia de Negocios v3	4
Introducción:	4
Inteligencia de Negocios (Business Intelligence - BI): Problema para BI Lo que busca BI	4
Sistema de Información:	4
Pirámide de Inteligencia de Negocios:	5
Nueva estructura de Base de datos Arquitectura de BI: Fuentes de Datos:	5
Sistemas OLTP vs OLAP: Data Warehouse (DW):	
Alternativas (Evolución de la Arquitectura BI):	7
Los 5 Estilos de BI:	7
Procesos de BI:	
Aplicaciones de BI:	10
Ciclo de vida de un proyecto BI	11
Planificación del Proyecto BI:	11
Factores de Éxito del Proyecto:	11
Definición de Requisitos del Negocio:	11
Modelo Dimensional	11
Componentes del Modelo Dimensional	12
Esquemas del Modelo Dimensional	13
Jerarquías de Atributos	14
Granularidad	15
Cubo OLAP	15
Relaciones entre Atributos	16
Ventajas del Modelo Dimensional	16
Data Mart	17
Paradigmas de Construcción Kimball: Inmon:	17
Dimensión Conformada	
Método de la Matriz (Bus Matrix)	

Sistemas OLAP	19
Operaciones OLAP	19
ROLAP (Relational OLAP)	22
MOLAP (Multidimensional OLAP)	23
HOLAP (Hybrid OLAP)	23
	24
Estructura de Tablas	24
Tablas Look Up	
Tablas Relación	
Tablas de Hechos (Fact Tables)	
Tabla de Hechos Base	
Tabla de Hechos Agregada	
Esquemas de Modelado	27
Esquema Estrella (Star Schema)	27
Esquema Copo de Nieve (Snowflake Schema)	28
Tipos de Medidas (Hechos)	30
Formas de Consolidación de Medidas	30
Conexión entre Hechos y Dimensiones	30
Clave Subrogada (Surrogate Key - SK)	30
Buenas Prácticas para Nombres en el DW	31
Dimensión Múltiple	32
Dimensión Degenerada	32
Dimensiones de Cambio Lento (SCD – Slowly Changing Dimensions)	33
SCD Tipo 0 – Mantener valor original	34
SCD Tipo 1 – Reemplazo	34
SCD Tipo 2 – Nuevo registro	34
SCD Tipo 3 – Nueva columna	35
Atributos con diferente SCD	36
SCD Tipo 4 – Mini Dimensiones	36
Dimensión Junk	37
Hechos o Medidas – Casos Especiales	38
Tablas de Hechos sin Medidas (Factless Fact Table)	38
Tipos de Tablas de Hechos Complementarias	39
a. Tabla de Transacciones	39
b. Captura Periódica (Snapshot)	40
c. Captura Acumulativa	40
Dimensionamiento de un Modelo	41
Oué es Power BI?	41

Arquitectura Básica de Power Bl	42
Componentes Principales	43
Diferencias entre Power BI Desktop y Power BI Service	43
Fases de Trabajo en Power BI	43
Power Query Editor	44
DAX (Data Analysis Expressions)	44
Visualizaciones	44
Dashboards (Tableros de control)	45
Reportes en Línea (Power BI Service)	45
Buenas Prácticas para Proyectos Power BI	45
Recursos y Enlaces Útiles	45
Integración de Datos	45
ETL vs ELT	46
Proceso ETL	
Funciones del ETL	
Subprocesos Clave del ETL	
Staging Area	
Transformaciones Comunes	48
Estrategias de Carga	48
9. Errores Típicos en los Datos	48
Herramientas ETL	49
Cuadrante Mágico de Gartner (2024)	49
Arquitecturas y Tendencias BI	50
Data Lake	
Data Lakehouse Data Vault_	
Data Mesh	
Data Fabric	
Modelos de Implementación	52
Modelos de Servicio en la Nube	52
Comparación entre Soluciones BI	53
Ejemplos de Examen	54
Ej. 1	54
Ej. 2	57
Algunas auto evaluaciones de tarea	60

Unidades del Examen 1 – Inteligencia de Negocios v3

Recomiendo igual más la practica

Introducción:

- La información es el recurso más valioso para las organizaciones, pero a menudo está dispersa en distintas áreas y formatos.
- El objetivo de BI (Business Intelligence) es integrar estos datos y transformarlos en información útil para la toma de decisiones.

Inteligencia de Negocios (Business Intelligence - BI):

- Significa Business Intelligence (Inteligencia de Negocios /Empresarial)
- BI es el conjunto de procesos, tecnologías y herramientas que permiten transformar datos en información útil.
- Su objetivo es ayudar a las organizaciones a tomar decisiones basadas en datos

Problema para BI

En general son datos que por cada área del sistema no están conectados entre sí, en distintas codificaciones, los nombres significan conceptos diferentes.

Lo que busca BI

- Tener una única verdad de datos confiable
- Lograr visión integra del negocio
- Poder acceder a la información en el momento adecuado, sin intervenciones del área de sistemas

Sistema de Información:

- Es un conjunto de subsistemas que recopilan, almacenan, procesan y distribuyen información.
- Permite que las organizaciones utilicen los datos para la operación y toma de decisiones.
- La información debe estar bien estructurada para ser útil.

Pirámide de Inteligencia de Negocios:

- Datos: Información sin procesar (nombres, fechas, números).
- Información: Datos organizados que tienen significado.
- Conocimiento: Comprensión basada en información analizada.
- **Decisiones**: Aplicación del conocimiento para tomar acciones estratégicas.

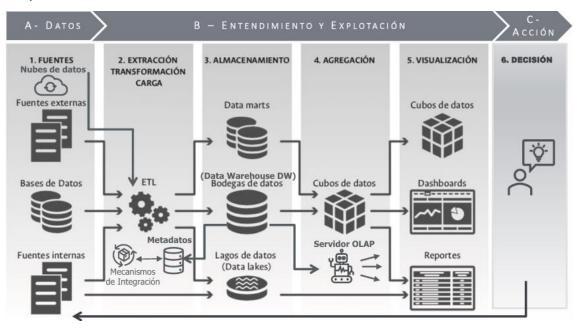


Nueva estructura de Base de datos

Se necesita crear una base de datos nueva con la forma adecuada

Para esa estructura que se usa es DATA WAREHOUSE

Arquitectura de BI:



Datos: Centralizar información de múltiples fuentes en un DW

- Entendimiento y Explotación: Se integran y transforman en información útil (ETL) con herramientas BU y DM analizando y mejorando el entendimiento del negocio
- Acción: Actuar sobre los hallazgos realizados en el análisis

Fuentes de Datos:

- Internas: Sistemas transaccionales (ERP, CRM), bases de datos locales.
- Externas: APIs, redes sociales, archivos externos (CSV, JSON, XML), datos abiertos.
- Web 2.0: Datos no estructurados como publicaciones, comentarios y multimedia.
- IoT: Datos de sensores y dispositivos conectados.
- Sistemas OLTP:
 - OLTP (Online Transaction Processing) se centra en el procesamiento de transacciones en tiempo real.
 - Características: Alta velocidad, múltiples usuarios, datos detallados y actualizados.
 - o Ejemplos: Sistemas de ventas, reservas, inventarios.

Sistemas OLTP vs OLAP:

OLTP (Online Transaction Processing): Sistemas **transaccionales** para operaciones diarias (ventas, reservas).

- Enfocado en velocidad y eficiencia para transacciones rápidas.
- Información actualizada y detallada.

OLAP (Online Analytical Processing): Sistemas para **análisis** de **datos históricos** y estratégicos.

- Enfocado en el **análisis** y **toma** de **decisiones**.
- Información histórica, agregada y optimizada para consultas complejas

Data Warehouse (DW):

- Un DW es un repositorio centralizado de datos organizados para facilitar su análisis. Contiene información histórica e información consolidada
- Características: Orientado al negocio (fecha, cliente, producto, sucursal, ventas), integrado (Datos heterogéneas unificando nombres,

codificaciones y formatos), **no volátil** (No se modifican, se renueva el DW) y **variable en el tiempo** (Maneja datos históricos con análisis en el tiempo)

Metadatos: Datos que describen objetos en DW

Alternativas (Evolución de la Arquitectura BI):

- Data Mart: Almacén de datos específico para un área (ventas, finanzas).
- Data Lake: Almacén para datos estructurados y no estructurados.
- Data Lakehouse: Combinación de Data Warehouse y Data Lake.
- Data Vault: Modelo para trazabilidad y auditoría de datos.
- Data Mesh: Modelo distribuido donde cada dominio gestiona sus propios datos.
- Data Fabric: Enfoque automatizado para gestionar y mover datos entre entornos

Los 5 Estilos de BI:

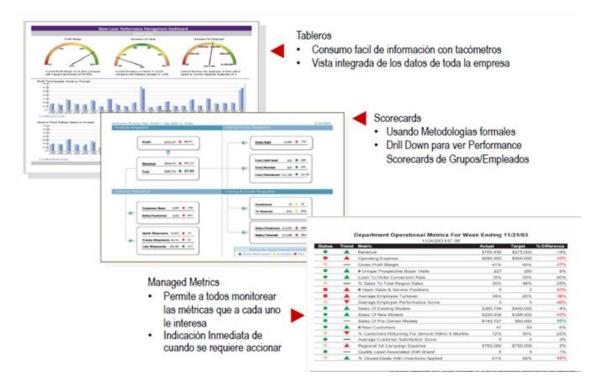
 Reportes: Informes estándar y personalizados para usuarios de negocio.



Análisis: Exploración y descubrimiento de datos, análisis predictivo.



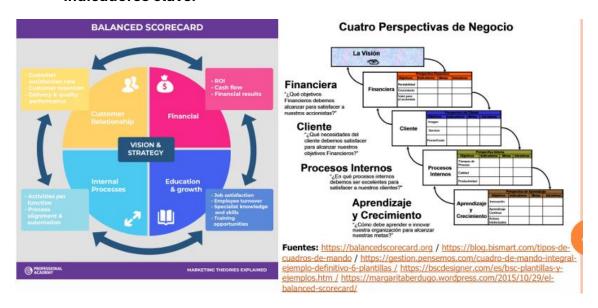
Monitoreo: Tableros de control (dashboards) para seguir métricas clave.



• Alertas y Notificaciones: Avisos automáticos basados en condiciones.



 Scorecards (Cuadros de Mando): Medición del rendimiento con indicadores clave.

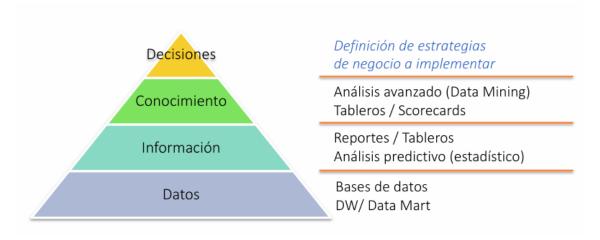


Procesos de BI:

- Recolección de datos: Extraer información de múltiples fuentes.
- Transformación: Organizar y limpiar los datos.
- Análisis: Generar reportes, dashboards y análisis predictivos.



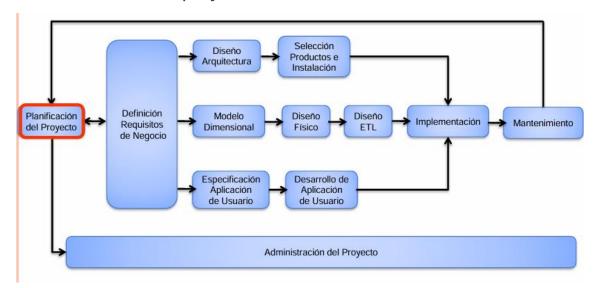
Alcance dentro de la organización



Aplicaciones de BI:

- Reportes: Información clara y accesible para los usuarios de negocios.
- Análisis Predictivo: Identificación de patrones y tendencias.
- Monitoreo: Control de indicadores clave en tiempo real.

Ciclo de vida de un proyecto BI



Planificación del Proyecto BI:

- Definir objetivos claros y realistas.
- Identificar las necesidades del negocio y los usuarios clave.
- Seleccionar herramientas y tecnologías adecuadas.
- Establecer un cronograma de implementación.

Factores de Éxito del Proyecto:

- Patrocinio de la alta dirección.
- Participación activa de usuarios y técnicos.
- Calidad y disponibilidad de los datos.
- Capacitación y soporte continuo.

Definición de Requisitos del Negocio:

- Identificar los procesos clave a analizar (ventas, marketing, finanzas).
- Establecer indicadores clave de rendimiento (KPIs).
- · Priorizar las necesidades de los usuarios.

Modelo Dimensional

El **Modelo Dimensional** es una técnica de diseño para bases de datos orientadas al análisis de información (OLAP). Se caracteriza por su simplicidad y eficiencia para responder preguntas de negocio

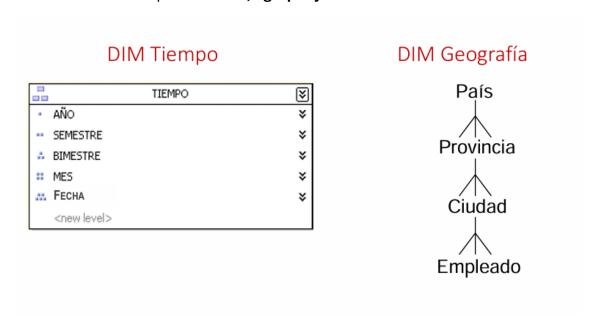
Componentes del Modelo Dimensional

1. Hechos (Facts)

- Son eventos o transacciones que ocurren en el tiempo, como ventas, llamadas, pedidos, etc.
- Contienen medidas o indicadores: valores numéricos que describen el hecho (como cantidad vendida, importe, duración).
- o Tipos de medidas:
 - Básicas: Existen directamente en el Data Warehouse (DW).
 - Calculadas: Se obtienen a partir de medidas básicas (ejemplo: ganancia = ingresos - costos).

2. Dimensiones

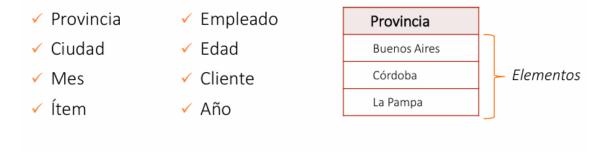
- o Son categorías que describen el **contexto de** los **hechos**.
- Ejemplos: Producto, Sucursal, Tiempo, Cliente.
- o Cada dimensión tiene atributos que permiten describirla:
 - Ejemplo: En la dimensión Producto, los atributos podrían ser
 Nombre, Categoría, Precio.
- o Sirven para mostrar, agrupar y filtrar la información.



3. Atributos

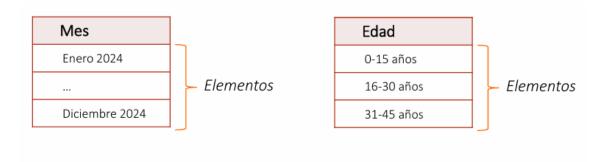
Son las propiedades o características de las dimensiones.

- Pueden ser de tipo texto, fechas o incluso valores numéricos categorizados.
- Ejemplos:
 - En la dimensión **Producto**: Tipo de producto, Marca.
 - En la dimensión Tiempo: Año, Mes, Día.



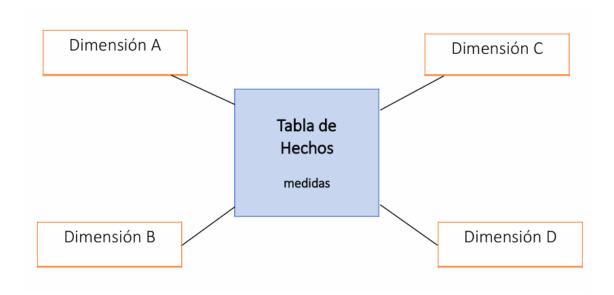
4. Elementos

- Son los valores específicos que puede tener un atributo.
- Ejemplo: en el atributo Provincia, los elementos serían Buenos Aires, Córdoba, La Pampa.



Esquemas del Modelo Dimensional

- 1. Esquema Estrella (Star Schema)
 - Una tabla de hechos en el centro conectada directamente a las tablas de dimensiones.
 - o Simplicidad y facilidad de interpretación.
 - Ejemplo: Tabla de hechos de Ventas con dimensiones Producto,
 Sucursal, Tiempo.



2. Esquema Copo de Nieve (Snowflake Schema)

- Similar al esquema estrella, pero las dimensiones están normalizadas.
- o Las dimensiones están divididas en tablas más pequeñas.
- o Ofrece mayor flexibilidad, pero es más complejo.

3. Esquema Constelación (Galaxy Schema)

- o Varias tablas de hechos que comparten las mismas dimensiones.
- o Útil para manejar múltiples procesos de negocio relacionados.

Jerarquías de Atributos

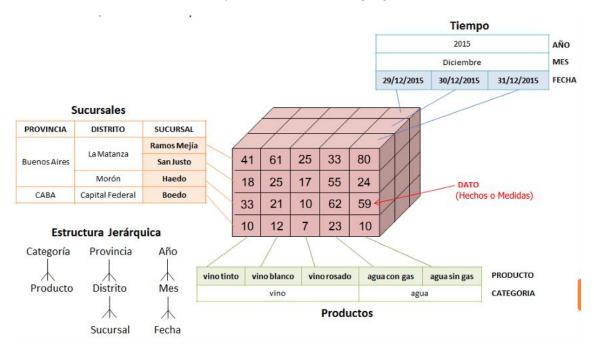
- Son niveles de organización dentro de las dimensiones.
- Permiten organizar los datos desde el nivel más alto al más detallado.
- Son relaciones entre atributos de una misma dimensión
 - o 1:1
 - o 1:N
 - o N:N
- Ejemplo de la dimensión Tiempo:
 - o Año > Trimestre > Mes > Día.
- Ejemplo de la dimensión **Producto:**
 - Tipo de Producto > Familia > Producto.

Granularidad

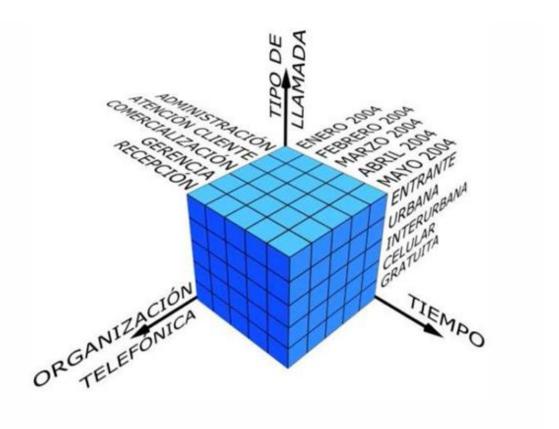
- Es el nivel de detalle que se almacena en la tabla de hechos
- Debe definirse correctamente para cumplir los requisitos del negocio.
- Ejemplo: Si las ventas se analizan por día, la granularidad es Producto x
 Sucursal x Fecha.

Cubo OLAP

- Es una representación multidimensional del modelo dimensional.
- Cada arista del cubo representa una dimensión.
- En las **celdas del cubo** se encuentran las medidas o hechos (valores numéricos).
- Permite analizar los datos en múltiples perspectivas al mismo tiempo.
- Ejemplos:
 - o Cubo de Ventas por Producto, Tiempo y Sucursal.



 Cubo de Duración de Llamadas por Tipo de Llamada, Tiempo y Organización Telefónica.



Relaciones entre Atributos

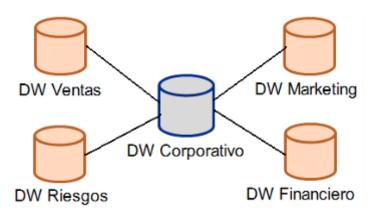
- 1:1 (Uno a Uno): Cada elemento de un atributo se asocia a un único valor de otro atributo.
 - o Ejemplo: Cada código de producto tiene una descripción única.
- 1: N (Uno a Muchos): Un elemento de un atributo se asocia a múltiples valores de otro.
 - o Ejemplo: Cada familia de producto puede tener varios productos.
- N: N (Muchos a Muchos): Un elemento de un atributo puede estar asociado a muchos elementos de otro, y viceversa.
 - Ejemplo: Un producto se puede vender en varias sucursales y una sucursal puede vender muchos productos.

Ventajas del Modelo Dimensional

- Presenta la información de manera clara y sencilla para los usuarios.
- Facilita el análisis y la generación de reportes.
- Resiste cambios en las necesidades del usuario (es flexible).
- Permite agregar nuevas dimensiones, hechos o atributos sin afectar el diseño general.

Data Mart

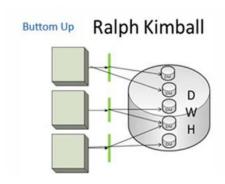
- Es un subconjunto del Data Warehouse (DW) que sirve a un área o función específica de una organización.
- Tipos:
 - o **Dependiente:** Derivado del DW central.
 - Independiente: Se construye directamente desde fuentes a través de ETL.
- **Ventajas:** más enfocado, rápido de construir, ideal para necesidades puntuales.



Paradigmas de Construcción

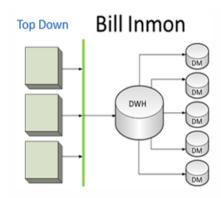
Kimball:

- Construye Data Marts por prioridad de negocio y luego los integra en un DW.
- o **Ventajas:** soluciones rápidas, más fáciles de implementar.
- Desventajas: mantenimiento más complejo, riesgo de datos desincronizados.



Inmon:

- Construye primero un DW centralizado y luego genera Data Marts derivados.
- o Ventaja: datos normalizados, estructura limpia.
- o **Desventajas:** requiere más tiempo y mayor inversión.



Dimensión Conformada

- Es una dimensión estándar compartida por múltiples Data Marts.
 - o Ejemplo: dimensión **Cliente** usada en ventas, cobranzas, etc.

Ventajas:

- No se duplican dimensiones.
- o Reducción de costos de mantenimiento.

Desventajas:

- o Cambios afectan todos los cubos que la utilizan.
- o Necesita control centralizado y coherente.

Método de la Matriz (Bus Matrix)

Herramienta para planificar un DW integrando múltiples procesos.

• Cómo funciona:

- o Filas = procesos o hechos (ej. ventas, stock, facturación).
- o Columnas = dimensiones (ej. tiempo, producto, región).
- o Las "X" indican relación entre hecho y dimensión.
- Ayuda a identificar dimensiones conformadas y granularidad mínima común

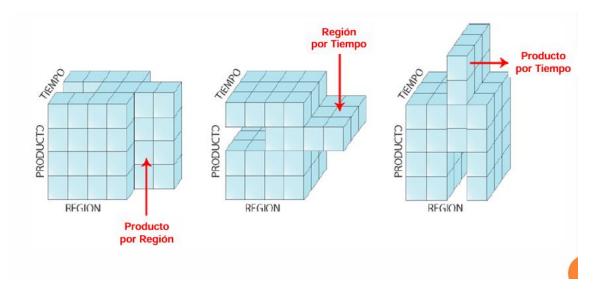
	Tiempo	Llamada	Documento	Geografía	Centro de Distribución
Reclamos	X	Χ		/ x \	
Facturación	(x)		Х	Х	X
Stock				X	X

Sistemas OLAP

- OLAP (Online Analytical Processing) permite analizar grandes volúmenes de datos desde múltiples perspectivas.
- Se basa en dimensiones de negocio (tiempo, producto, región).
- Los datos se almacenan de forma estructurada para facilitar su exploración v visualización.

Herramientas de Explotación DW

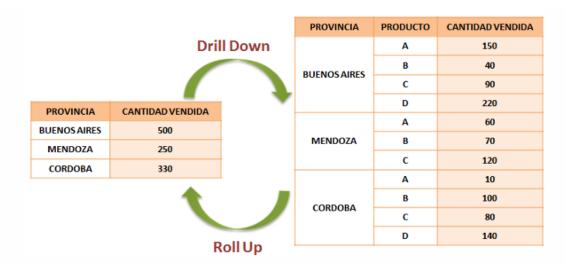
- Facilitan la consulta del DW sin necesidad de conocer su estructura interna.
- El usuario selecciona atributos y medidas desde una interfaz gráfica.
- La herramienta traduce esto a consultas SQL complejas automáticamente.
- Permite usar filtros, agrupar datos, mostrar por niveles jerárquicos, etc.



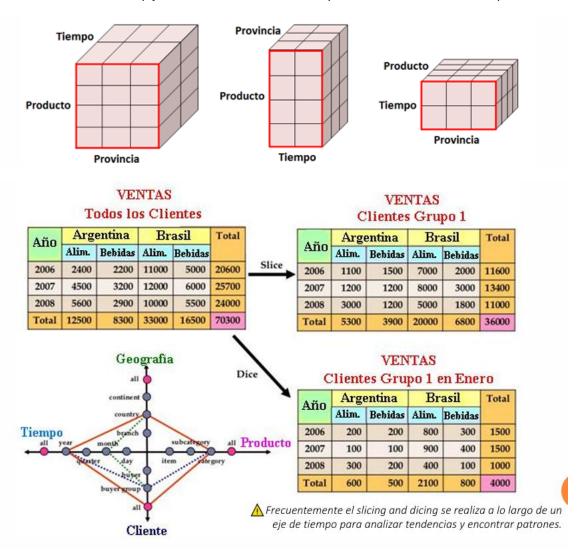
Operaciones OLAP

- Permiten navegar y explorar el cubo de datos de forma dinámica:
 - o **Drill Down / Roll Down:** ir a más detalle (de año a mes).

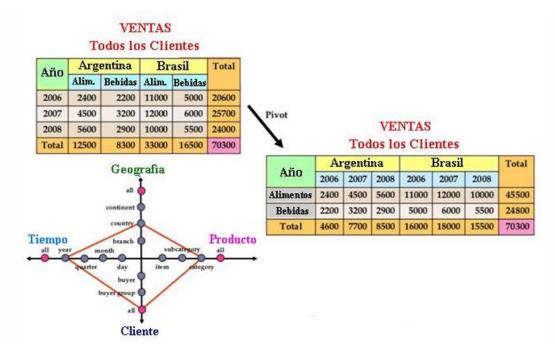
Roll Up / Drill Up: consolidar niveles (de mes a trimestre).



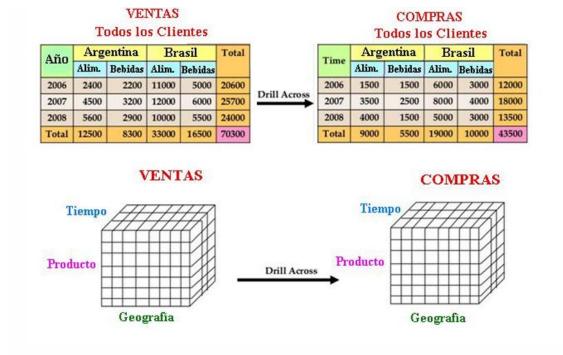
 Slice and Dice: cortar y descomponer los datos desde distintas vistas (ej. solo "Mendoza", o los 2 productos más vendidos).



o Pivot: cambiar la orientación del análisis (filas por columnas).



 Drill Across: combinar información entre cubos que comparten dimensiones.

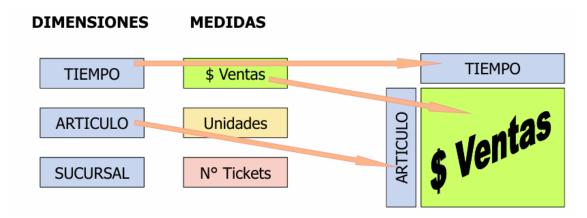


 Drill Through: ir desde el cubo hasta los datos fuente a nivel más bajo (SQL en tablas relacionales).

Análisis OLAP

- Implica seleccionar:
 - o Una dimensión para filas (ej. Producto),

- o Una dimensión para columnas (ej. Tiempo),
- o Y una o más **medidas** (ej. Ventas, Unidades).



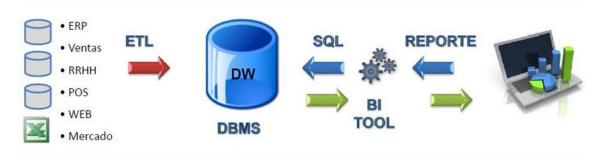
- Permite realizar comparaciones, aplicar filtros avanzados (ej. solo productos de perfumería entre 2011 y 2014) y generar múltiples vistas interactivas.
- Se pueden combinar operaciones OLAP en los análisis (Slice, Pivot, Drill Down).

ROLAP (Relational OLAP)

- Utiliza bases de datos relacionales como almacenamiento de datos OLAP.
- Ventajas:
 - Escalable.
 - Usa SQL estándar.
 - No necesita duplicar los datos.

Desventajas:

- o Respuesta más lenta.
- Necesita conexión constante a la base de datos.
- Limitado a funciones propias del gestor relacional.



MOLAP (Multidimensional OLAP)

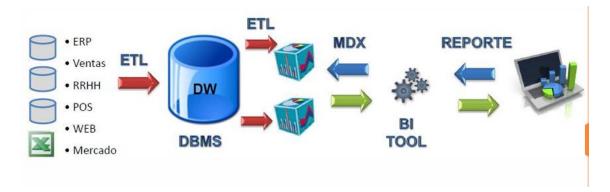
• Almacena los datos en bases multidimensionales propietarias.

Ventajas:

- o Consultas muy rápidas.
- o Datos precalculados y comprimidos.
- o Optimizado para el análisis multidimensional.

Desventajas:

- Mayor tiempo y recursos para cargar los cubos.
- Dificultad con muchos niveles o dimensiones.
- o No accede a datos que no estén previamente cargados



HOLAP (Hybrid OLAP)

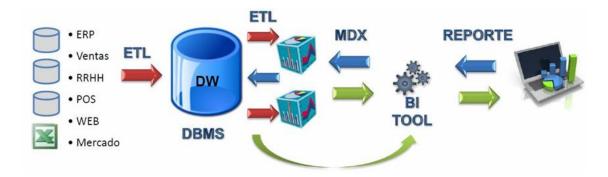
Combina ventajas de ROLAP y MOLAP.

Cómo funciona:

- o Datos agregados se almacenan en MOLAP.
- Datos detallados en ROLAP.

Ventajas:

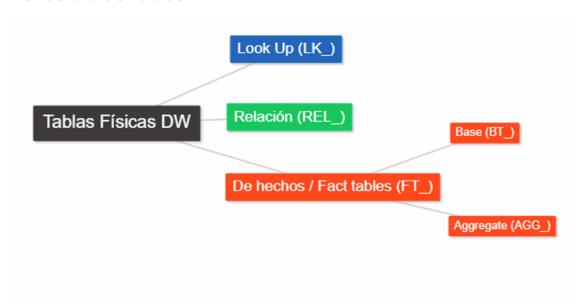
- o Flexibilidad y velocidad.
- o Reduce tiempos de carga y espacio de almacenamiento.



Modelo Físico

- Representa la estructura real de almacenamiento de datos en el Data Warehouse.
- Deriva del modelo dimensional lógico.
- Está compuesto por tablas, registros y columnas que soportan dimensiones y hechos.

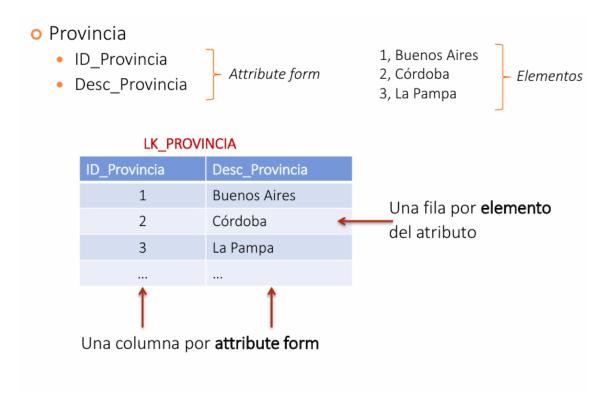
Estructura de Tablas



Tablas Look Up

- Almacenan elementos de atributos descriptivos (texto, discretos).
- Se usan para mostrar, agrupar y filtrar.
- No participan en cálculos.
- Pueden contener:
 - o Una columna por cada "attribute form" (forma del atributo).

 Una columna por cada jerarquía padre si hay jerarquía entre atributos.



Ejemplo:

- Tabla de Provincia: ID y descripción de cada provincia.
- Tabla de Ciudad: ID, nombre de la ciudad y referencia a su provincia.

Tablas Relación

• Se utilizan cuando hay relaciones de muchos a muchos entre atributos.

Tablas de Hechos (Fact Tables)

- Guardan los valores numéricos de los hechos (ventas, cantidad, etc.).
- Tienen una fila por cada evento o transacción.
- Son las tablas más grandes del DW.
- Contienen:
 - Columnas para cada medida.
 - o Claves foráneas (FK) que se enlazan a las dimensiones.

Tabla de Hechos Base

- Almacena los datos al nivel más detallado (granularidad).
- Se llena desde los sistemas OLTP.

• Es esencial en el DW.

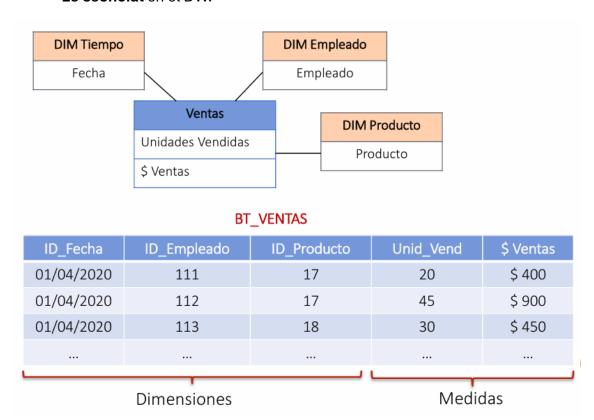


Tabla de Hechos Agregada

- Contiene resúmenes (agregaciones) para acelerar las consultas.
- Se calculan a partir de la tabla base.
- Tienen menos filas y son prescindibles a nivel informativo, pero muy útiles en rendimiento.

BT_VENTAS

ID_Fecha	ID_Empleado	ID_Producto	Unid_Vend	\$ Ventas
01/04/2020	111	17	20	\$ 400
08/04/2020	112	17	45	\$ 900
15/04/2020	112	17	30	\$ 450
19/04/2020	111	18	15	\$ 300

AGG_VENTAS_EMP_MES

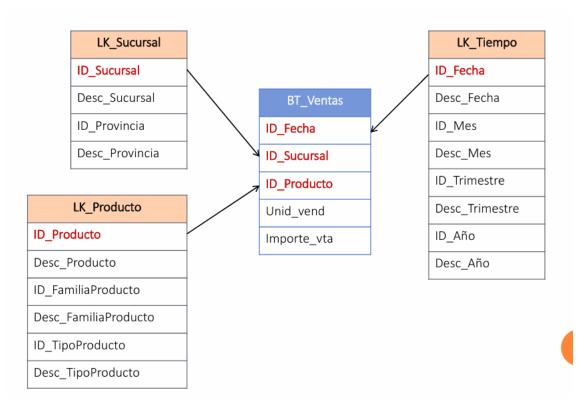
ID_Mes	ID_Empleado	Unid_Vend	\$ Ventas
202004	111	35	\$ 700
202004	112	75	\$ 1350

Contiene un atributo de alguna dimensión, por ejemplo TIEMPO

Esquemas de Modelado

Esquema Estrella (Star Schema)

- Una tabla por dimensión.
- Menos tablas y joins simples con la tabla de hechos.
- Mayor rendimiento, pero más espacio ocupado.
- Las dimensiones están desnormalizadas.



```
SELECT p.Desc_Producto, sum(v.Importe_vta) AS Importe
FROM

BT_Ventas v,

LK_Sucursal s,

LK_Producto p,

LK_Tiempo t

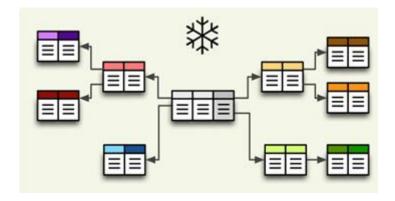
WHERE

v.ID_Fecha = t.ID_Fecha and
v.ID_Sucursal = s.ID_Sucursal and
v.ID_Producto = p.ID_ Producto and
s.Desc_Provincia = 'CABA' and
t.ID_Mes = '022020' and
p.Desc_TipoProducto = 'Bazar'

GROUP BY p.Desc_Producto
```

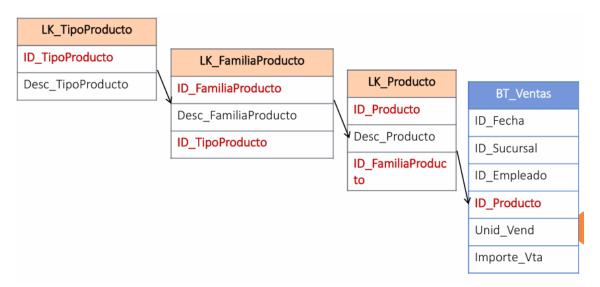
Esquema Copo de Nieve (Snowflake Schema)

- Una tabla por cada atributo.
- Todo en 3FN: menor redundancia, pero más joins.
- Mejor para modelos ROLAP y cuando hay muchas filas en las dimensiones.

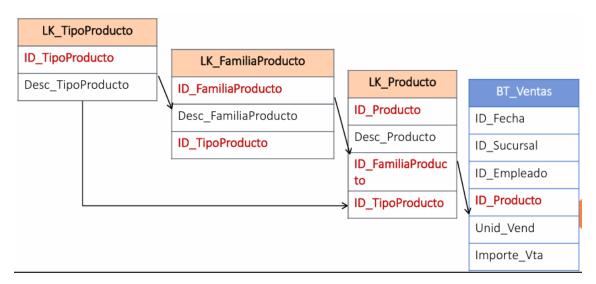


Normalización en el Modelo Físico

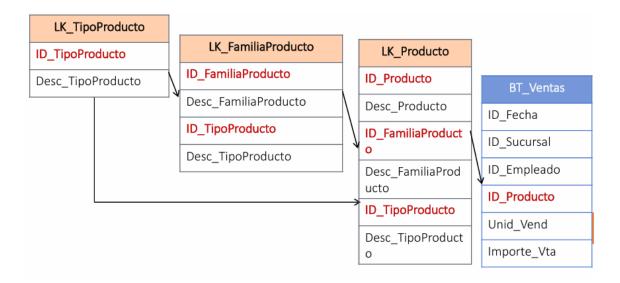
• Completamente normalizado: mínimas redundancias, muchos joins.



 Moderadamente normalizado: algún nivel de redundancia para reducir joins



• **Desnormalizado:** mucha redundancia, pero consultas muy rápidas.



Tipos de Medidas (Hechos)

- Aditivas: se pueden sumar por cualquier dimensión (ej. importe, cantidad).
- **Semiaditivas:** solo se pueden sumar en algunas dimensiones (ej. stock, saldo).
- **No aditivas:** no se deben sumar, se analizan por otras funciones (ej. precio, edad, porcentaje).

Formas de Consolidación de Medidas

• Suma, Promedio, Máximo, Mínimo, Cantidad de casos, Casos distintos.

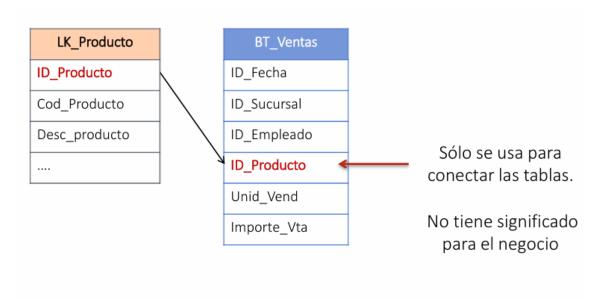
Conexión entre Hechos y Dimensiones

- Las claves primarias (PK) de las tablas de dimensión se referencian como claves foráneas (FK) en la tabla de hechos.
- Todas las FK juntas forman la PK de la tabla de hechos.

Clave Subrogada (Surrogate Key - SK)

- Es una clave numérica sin significado de negocio.
- Se usa para mantener integridad y control en el DW.
- Ventajas:
 - o Independencia del sistema fuente.
 - o Permite manejar cambios lentos.
 - Mejora el rendimiento y uso de espacio.
- Desventaja:

Hay que gestionarlas desde el ETL.

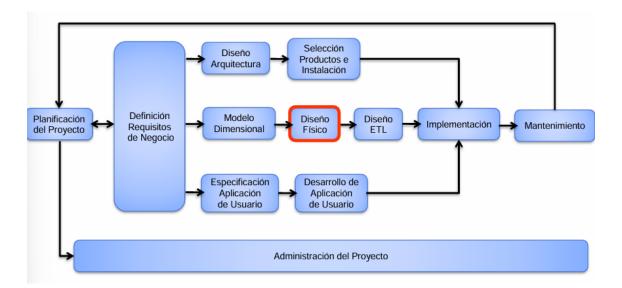


Las 10 Reglas Esenciales del Modelado (Kimball)

- 1. Cargar datos atómicos en estructuras dimensionales.
- 2. Modelar según procesos de negocio.
- 3. Toda tabla de hechos debe tener dimensión tiempo.
- 4. Todos los hechos deben tener la misma granularidad.
- 5. Resolver relaciones muchos a muchos en hechos.
- 6. Resolver relaciones muchos a muchos en dimensiones.
- 7. Guardar descripciones en dimensiones.
- 8. Usar claves subrogadas en dimensiones.
- 9. Crear dimensiones conformadas para integración.
- 10. Escuchar siempre al usuario y adaptar el diseño.

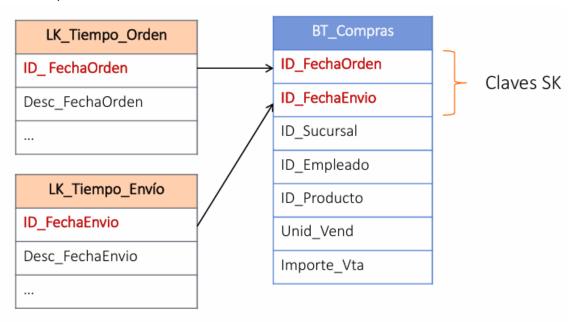
Buenas Prácticas para Nombres en el DW

- Nombres claros y orientados al negocio.
- Sin abreviaciones ni tecnicismos.
- · Coherentes y únicos.
- Pensados para ser entendidos por usuarios no técnicos.



Dimensión Múltiple

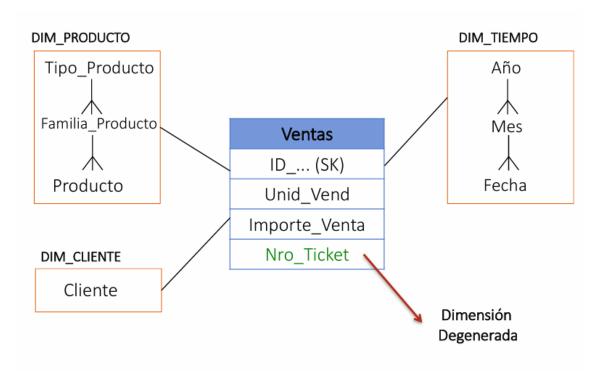
- Una dimensión puede tener más de un rol en una tabla de hechos.
- Ejemplo: una compra tiene **fecha de orden** y **fecha de envío** (dos usos distintos de la dimensión Tiempo).
- Solución: crear alias de la dimensión por cada rol (ej. LK_Tiempo_Orden, LK_Tiempo_Envío



Dimensión Degenerada

- Es un dato transaccional sin atributos propios, como el número de factura o número de ticket.
- No tiene tabla de dimensión asociada.
- Se almacena directamente en la tabla de hechos.

- Sirve para:
 - o Vincular ítems de una misma transacción.
 - o Facilitar búsquedas o análisis específicos.



BT_VENTAS						
ID_Fecha	ID_Cliente	ID_Producto	Unid_Vend	\$ Venta	Nro_Ticket	
15/04/2017	1	10	3	\$ 90	1234	
15/04/2017	1	11	2	\$ 100	1234	
15/04/2017	1	12	5	\$ 150	1234	
15/04/2017	3	10	2	\$ 60	2411	
15/04/2017	3	13	10	\$ 200	2411	
	Dimensiones	5	Medida	as	Dimensión Degenerada	

Dimensiones de Cambio Lento (SCD – Slowly Changing Dimensions)

- Algunas dimensiones cambian con el tiempo (nombre, ubicación, estado civil).
- El DW debe reflejar la historia sin perder datos.

• Estrategias SCD:

SCD Tipo 0 - Mantener valor original

- Nunca se actualiza.
- Ejemplo: CUIT de cliente, fechas.

SCD Tipo 1 – Reemplazo

- Se sobrescribe el valor anterior.
- No guarda historial.
- Simple de implementar, pero se pierde la historia

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil
1	JC001	Jorge Cornejo	Soltero —
2	CG015	Carlos González	Casado
ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil
1	JC001	Jorge Cornejo	Casado ←

ID_Producto	Cod_Producto	Desc_Producto	ID_TipoProducto	ID_RubroPro ducto
11	A101	Jeans	1	1
ID_Producto	Cod_Producto	Desc_Product o	ID_TipoProducto	ID_Rubro Producto 🜉
11	A101	Jeans	1	2

SCD Tipo 2 – Nuevo registro

- Se agrega una nueva fila por cada cambio.
- Se conserva el historial completo.
- Requiere columna de fechas o versiones.
- Es el tipo más común.

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil
1	JC001	Jorge Cornejo	Soltero —
2	CG015	Carlos González	Casado
ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil
ID_Cliente 1	Cod_Cliente JC001	NombreCliente Jorge Cornejo	EstadoCivil Soltero
ID_Cliente 1 2	_		

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil	FDesde	FHasta
1	JC001	Jorge Cornejo	Soltero	02/06/2005	10/09/2009
3	JC001	Jorge Cornejo	Casado	11/09/2009	05/02/2017
10	JC001	Jorge Cornejo	Divorciado	06/02/2017	

Otra forma:

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil	Versión
1	JC001	Jorge Cornejo	Soltero	1
3	JC001	Jorge Cornejo	Casado	2
10	JC001	Jorge Cornejo	Divorciado	3

SCD Tipo 3 – Nueva columna

- Guarda solo **un valor histórico** (anterior) en una columna extra.
- No escala si hay muchos cambios.

ID_Produc to	Cod_Product o	Desc_Product o	ID_TipoProduc to	ID_RubroPro ducto	ID_RubroProducto Ant
11	A101	Jeans	1	1	
ID_Product o	Cod_Product o	Desc_Producto	ID_TipoProduc to	ID_RubroPro ducto	ID_RubroProducto Ant
11	A101	Jeans	1	2	1 ←

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil	FDesde	EstadoCivil_A nt
1	JC001	Jorge Cornejo	Soltero	02/06/2005	-

O Jorge se casa, entonces:

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil	FDesde	EstadoCivil_A nt	
1	JC001	Jorge Cornejo	Casado	11/09/2009	Soltero	

o Jorge se divorcia, entonces:

ID_Cliente	Cod_Cliente	NombreCliente	EstadoCivil	FDesde	EstadoCivil_A nt
1	JC001	Jorge Cornejo	Divorciado	06/02/2017	Casado

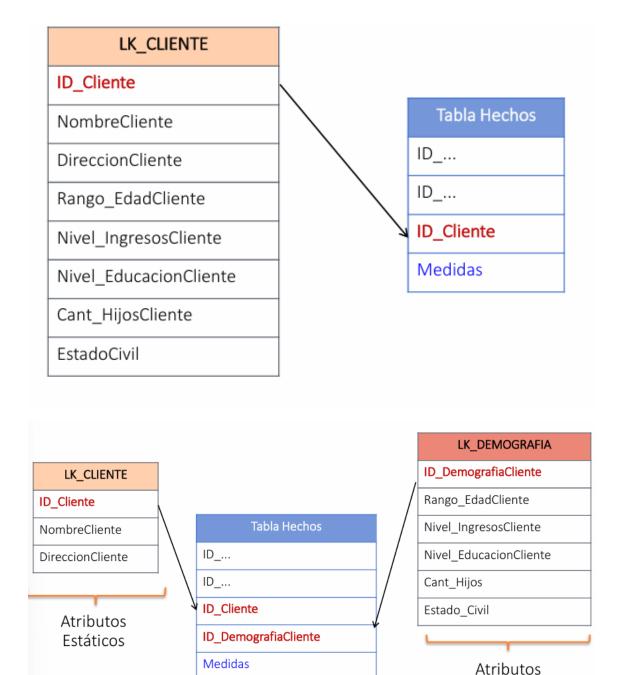
o *Nota*: Este tipo de SCD no es el más utilizado.

Atributos con diferente SCD

- Se pueden usar distintos tipos de SCD para diferentes atributos en la misma dimensión.
- Importante para definir correctamente el ETL.

SCD Tipo 4 – Mini Dimensiones

- Separación de atributos **frecuentemente cambiantes** en una tabla nueva (mini dimensión).
- Ejemplo: edad, ingresos, educación.
- La tabla de hechos almacena dos claves: la de la dimensión primaria y la mini.

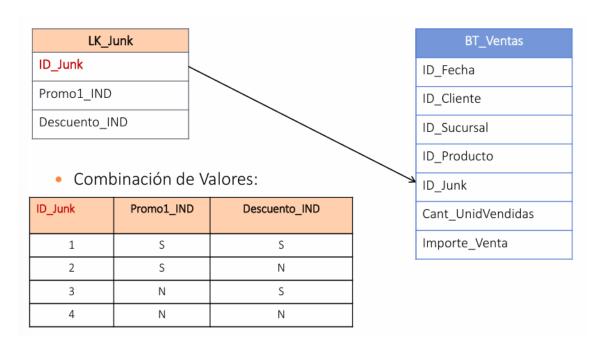


Dimensión Junk

 Agrupa atributos poco relevantes o de baja cardinalidad (como indicadores S/N).

Dinámicos

- En lugar de crear muchas dimensiones pequeñas, se unifican en una sola.
- Se asigna una clave por combinación de valores posibles.

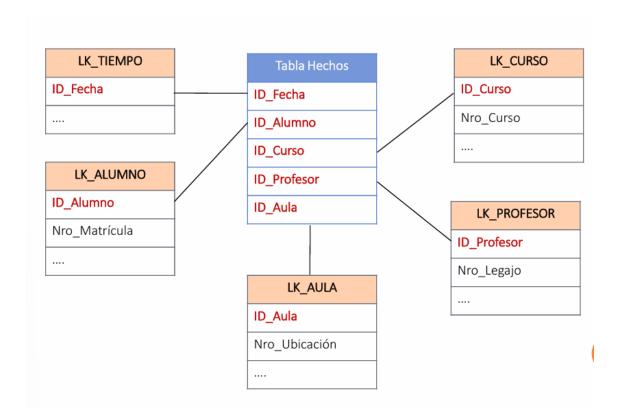


Hechos o Medidas – Casos Especiales

- A veces se necesita contar eventos sin medidas naturales.
- Solución: agregar una columna "veces" con valor **1** por fila (ej. accesos a un sitio).

Tablas de Hechos sin Medidas (Factless Fact Table)

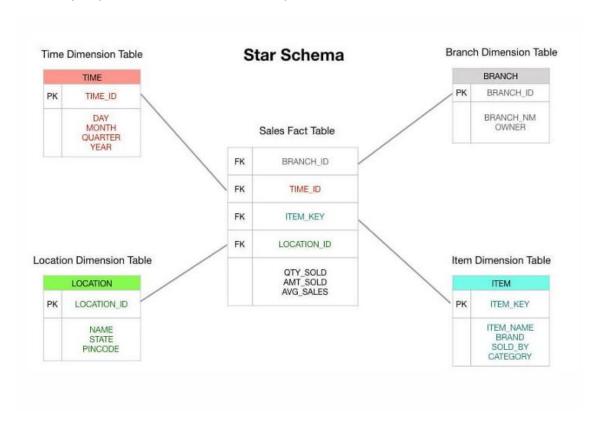
- No tienen medidas numéricas.
- Registran la ocurrencia de eventos.
- Ejemplos: asistencia, inscripciones, atención médica.
- Se usa un contador como medida derivada.



Tipos de Tablas de Hechos Complementarias

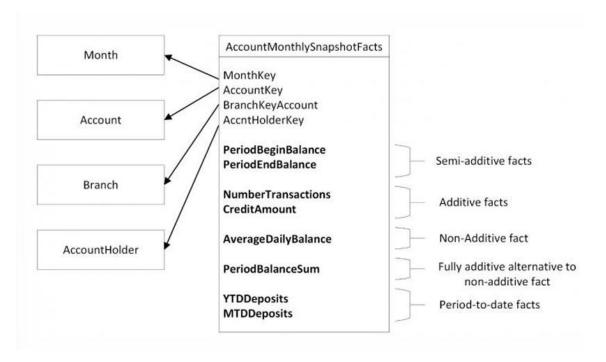
a. Tabla de Transacciones

- Registra eventos que ocurren en un momento puntual.
- Ejemplos: venta, llamada, inscripción.



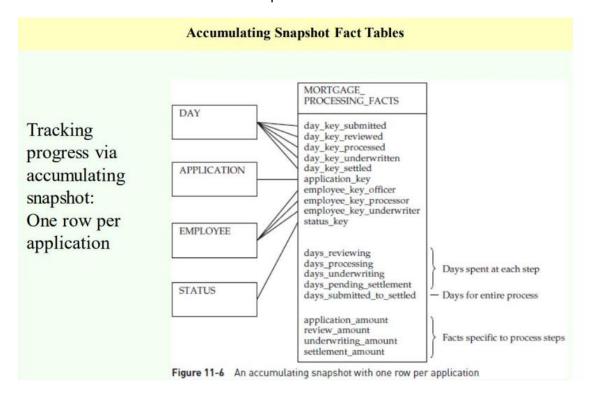
b. Captura Periódica (Snapshot)

- Representa una "foto" en el tiempo.
- Ejemplos: stock mensual, saldo diario, notas al cierre del trimestre.



c. Captura Acumulativa

- Registra eventos a lo largo del tiempo dentro de un mismo proceso.
- Ejemplos: seguimiento de un pedido, estado de una solicitud.
- Permite medir duración entre pasos.

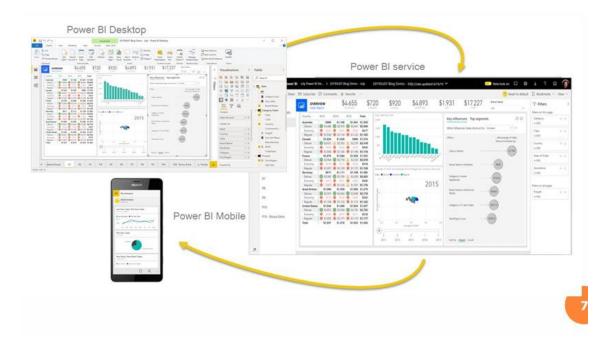


Dimensionamiento de un Modelo

- Ejemplo realista con millones de registros.
- Cálculo del espacio requerido en disco según cantidad de registros y columnas.
- Considerar granularidad, volumen, campos índice, etc.

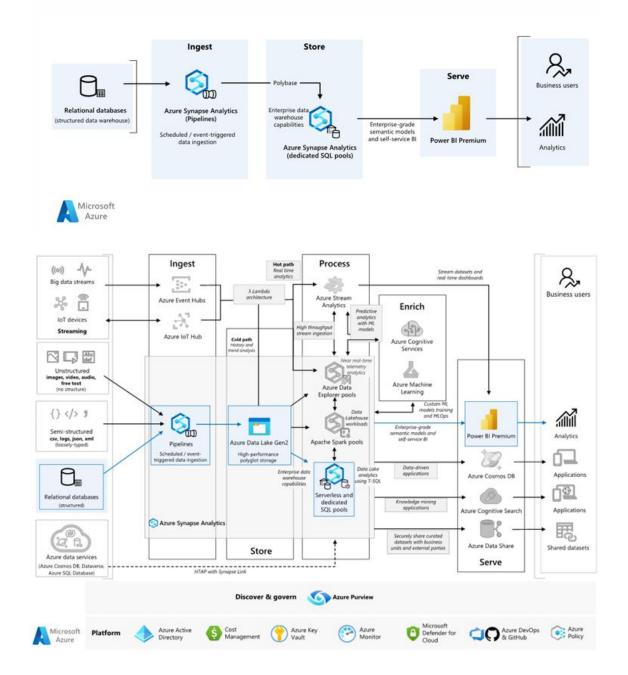
¿Qué es Power BI?

- Conjunto de servicios, apps y conectores de Microsoft que permiten transformar datos sin relación entre sí en información visual e interactiva.
- Sus componentes principales son:
 - Power Bl Desktop: aplicación de escritorio para modelar y diseñar reportes.
 - Power BI Service (SaaS): plataforma online para compartir dashboards e informes.
 - Power BI Mobile: apps para visualizar informes desde dispositivos móviles.
 - Power BI Report Builder: para crear informes paginados.
 - Power BI Report Server: permite publicar informes en servidores locales.



Arquitectura Básica de Power BI

- Se compone de:
 - Data Sources: conectividad con una gran variedad de fuentes de datos, locales y en la nube.
 - o Gateway: canal seguro para acceder a datos locales.
 - o **Power BI Service:** se ejecuta sobre Microsoft Azure.
 - Web Front-End: gestiona el acceso inicial y autenticación.
 - Backend Cluster: administra todas las operaciones internas del usuario.



Componentes Principales

- Power BI Desktop: para conectar, transformar y modelar datos.
- Power BI Gateway: conexión segura a datos on-premise.
- Power Bl Mobile: visualización de dashboards en dispositivos móviles.
- Embedded Power BI: permite incrustar informes en aplicaciones.
- Power BI Service: servicio online para compartir y colaborar.

Diferencias entre Power BI Desktop y Power BI Service

Power BI Desktop Servicio Power BI Ambos Muchos orígenes de datos Algunos orígenes de datos Informes Transformación **Paneles** Visualizaciones Forma y modelado Aplicaciones y áreas de trabajo Seguridad Medidas Uso compartido **Filtros** Columnas calculadas Creación de flujo de datos Marcadores Informes paginados Python Preguntas y respuestas Administración de RLS **Temas** Objetos visuales de R Creación de RLS Conexiones de puerta de enlace

Característica	Power BI Desktop	Power BI Service
Edición del modelo	Completa	Limitada
ETL (Power Query)	Sí	Parcial
Creación de relaciones	Sí	Limitada
Publicación de informes	s No	Sí
Crear áreas de trabajo	No (versión Free)	Sí (requiere Pro)

Fases de Trabajo en Power BI

1. **GD (Get Data):** Conectar y actualizar datos.

- 2. **DP (Data Preparation):** Limpiar, transformar y cargar (con Power Query).
- 3. **DM (Data Modeling):** Relacionar tablas, crear medidas (DAX).
- 4. DV (Data Visualization): Crear informes visuales.
- 5. Publicación: Subir a Power BI Service.



Power Query Editor

- Herramienta para transformar datos antes del modelado.
- Usa el lenguaje M.
- Se recomienda:
 - o Filtrar filas y eliminar columnas innecesarias.
 - o Evitar cálculos complejos aquí si pueden hacerse en origen.

DAX (Data Analysis Expressions)

- Lenguaje para crear medidas, columnas calculadas y KPIs.
- Usar medidas en lugar de columnas cuando sea posible.
- Utilizar funciones como DIVIDE, COUNTROWS, KEEPFILTERS, etc.

Visualizaciones

- Tipos de visuales:
 - Comparación, tendencias, partes del total, distribución, mapas, rankings, correlaciones, filtros, narrativas.
- Buenas prácticas:

- Usar pocos colores.
- No sobrecargar los informes.
- o Priorizar el recorrido visual natural.

Dashboards (Tableros de control)

- Resumen visual de KPIs y métricas clave.
- Deben ser claros, organizados y diseñados para el usuario final.
- Similares al tablero de un auto: datos clave, en un solo vistazo.

Reportes en Línea (Power BI Service)

- Crear y compartir reportes vía web.
- Se recomienda hacer el modelo en Desktop y publicarlo al Service.
- Las versiones gratuitas tienen funcionalidades limitadas.

Buenas Prácticas para Proyectos Power Bl

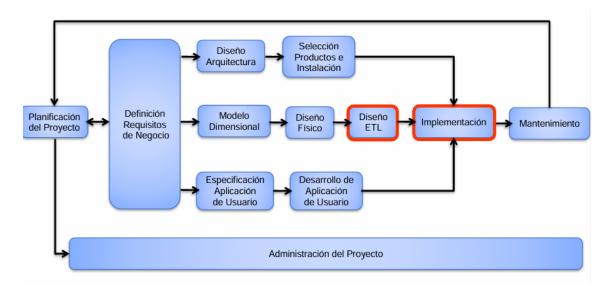
- Usar modelos en estrella.
- Evitar relaciones 1:1 y N:N.
- Separar fechas y horas.
- Aprovechar Direct Query y modelos duales si es necesario.
- Usar variables DAX, documentar medidas, ocultar campos irrelevantes.
- Usar dataflows para homogeneizar y reutilizar fuentes de datos.

Recursos y Enlaces Útiles

- Documentación oficial
- Power BI Desktop
- Blog de Power Bl
- Canales de YouTube: Power BI, Guy in a Cube, SQLBI
- Ejemplos en GitHub: PBIX samples

Integración de Datos

 Unifica datos desde múltiples fuentes (ERP, CRM, redes sociales, sensores). Clave para convertir datos crudos en información útil para la toma de decisiones.



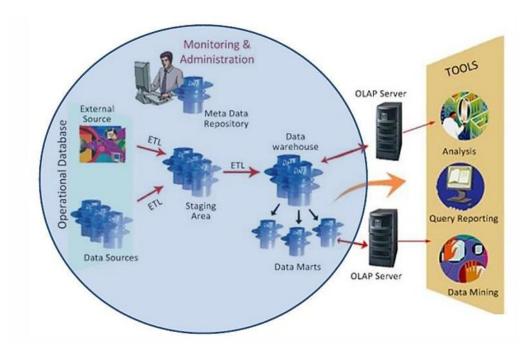
ETL vs ELT

- ETL (Extract, Transform, Load): transforma los datos antes de cargarlos al DW. Ideal para estructuras tradicionales.
- **ELT (Extract, Load, Transform):** carga primero los datos y transforma después (común en la nube).

Proceso ETL

- Extract: toma datos de distintas fuentes.
- Transform: limpia, normaliza y aplica reglas de negocio.
- Load: inserta en el Data Warehouse (DW).

Consume entre el 70 y 80% del tiempo de un proyecto BI.



Funciones del ETL

- Unifica fuentes heterogéneas.
- Corrige errores y completa datos.
- Mantiene dimensiones actualizadas.
- Agrega filas en tablas de hechos.
- Genera métricas para control y auditoría.

Subprocesos Clave del ETL

- Data Quality: garantiza calidad alineada a objetivos del negocio.
- Data Profiling: analiza estructura y calidad de los datos fuente.
- Data Cleansing: corrige errores, inconsistencias y vacíos.

Staging Area

- Zona temporal de carga para minimizar impacto en el sistema fuente.
- Permite recuperación de procesos ETL fallidos.



Transformaciones Comunes

- Selección de columnas, traducción de códigos, codificación, cálculos derivados y agrupaciones.
- ELT (Extract, Load, Transform): Carga de datos sin transformar en almacenamiento en la nube para su procesamiento posterior.
- Data Mesh: Arquitectura distribuida que descentraliza la gestión de datos y permite su acceso mediante dominios organizacionales.
- Data Fabric: Enfoque unificado que automatiza el movimiento y transformación de datos en entornos híbridos y multi-cloud.

Estrategias de Carga

- Dimensiones: inserts/updates.
- **Hechos:** preferentemente inserts (carga incremental).
- Preparado para cargas periódicas y recuperación ante errores.

9. Errores Típicos en los Datos

- Incompletos: campos faltantes.
- Incorrectos: códigos erróneos, duplicados.
- Incomprensibles: estructuras anómalas o formatos desconocidos.
- Inconsistentes: codificaciones y reglas contradictorias.

Herramientas ETL

Comparación:

Herramientas ETL	Codificación Manual	
Costosa pero completa	Menor costo inicial	
Auto documentación	Manual	
Conectores múltiples	Deben desarrollarse	
Mantenimiento sencillo Mantenimiento complejo		
Alta trazabilidad	Difícil de implementar	

Herramientas ETL	Codificación Manual
Específicas	Flexibilidad
Metodologías ETL	Técnicas de programación estándar
Personal capacitado en herramienta	Recursos propios
Mayor costo inicial	Menor costo inicial
Conectores múltiples	Se deben desarrollar conectores
Simplifica el mantenimiento	El mantenimiento se complejiza con el tiempo
Auto documentación (meta data)	Se debe desarrollar
Trazabilidad de los datos	Muy difícil de conseguir trazabilidad

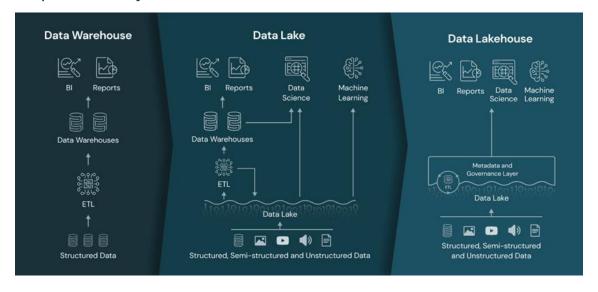
Cuadrante Mágico de Gartner (2024)

Principales proveedores:

• Informatica (PowerCenter), Microsoft (Azure Synapse), IBM (DataStage), Oracle, Talend, Denodo, SAP, SAS.



Arquitecturas y Tendencias BI



Data Lake

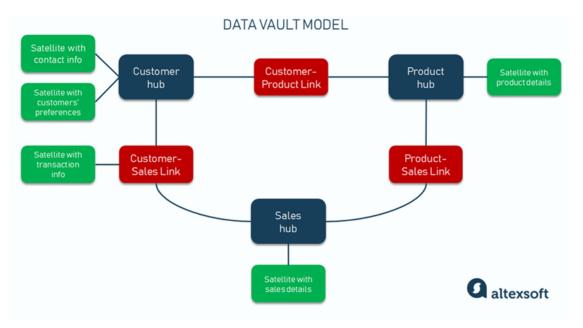
• Repositorio de datos en su forma bruta (estructurados y no estructurados).

Data Lakehouse

• Combina la estructura de un DW con la flexibilidad del Data Lake.

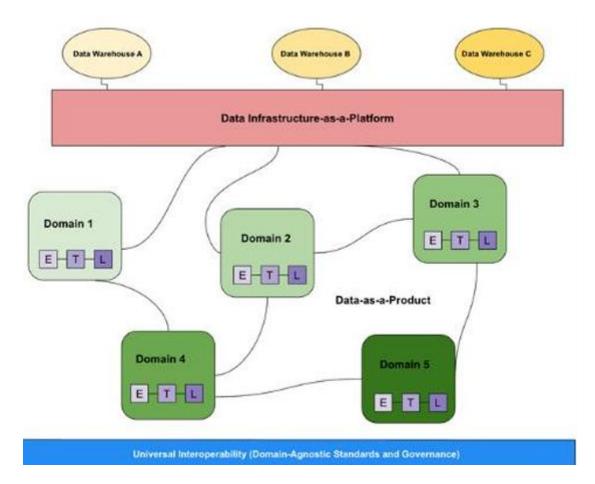
Data Vault

- Modelo con Hubs (claves), Satélites (atributos con historial) y Links (relaciones).
- Ideal para auditoría y trazabilidad.



Data Mesh

 Descentraliza el control de los datos, dando responsabilidad a los equipos de dominio



Data Fabric

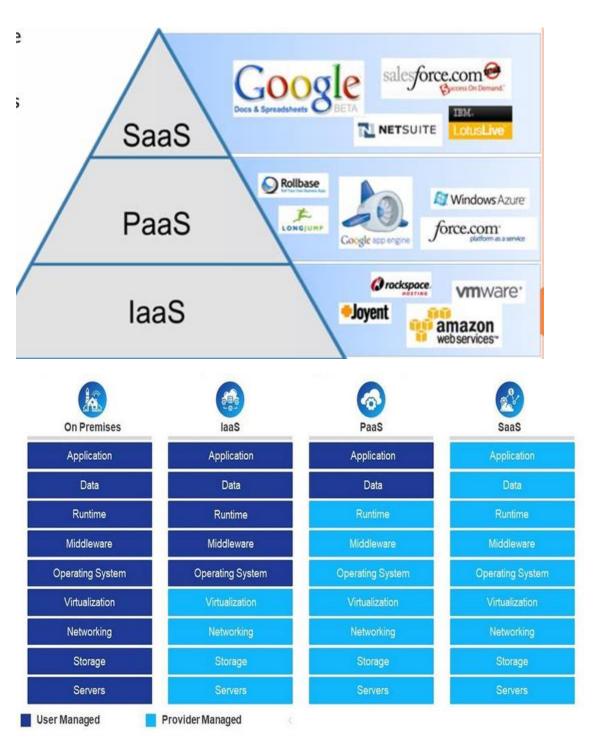
 Plataforma unificada y automatizada para integrar datos en tiempo real desde múltiples fuentes.

Modelos de Implementación

- On-Premise: infraestructura local, más control y costos.
- Cloud: acceso remoto, escalabilidad, menor costo inicial.
- Híbrido: combinación flexible de ambas.

Modelos de Servicio en la Nube

- laaS: Infraestructura como servicio.
- PaaS: Plataforma como servicio para desarrollo.
- SaaS: Aplicaciones listas para usar desde el navegador.



Comparación entre Soluciones BI

Característica Data Warehouse Data Lake Data Vault Data Mesh Data Fabric Tipo de datos Históricos Dominios Multifuente Estructurados Todos Escalabilidad Media Alta Alta Muy Alta Muy Alta Gobernanza Media Alta Baja Baja Alta

Característica Data Warehouse Data Lake Data Vault Data Mesh Data Fabric

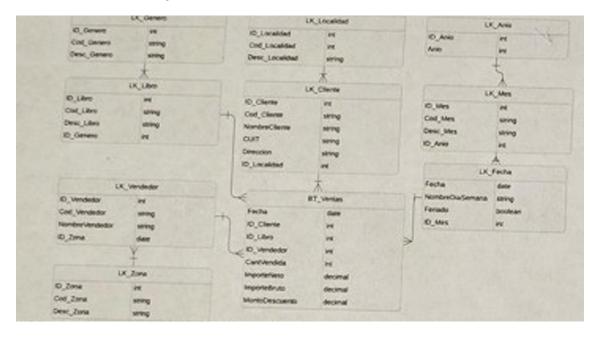
Procesamiento ETL Sin ETL ELT Distribuido Tiempo real

Ejemplos de Examen

Ej. 1

1) Como consultor responsable del proyecto BI de una conocida cadena de venta de libros online le plantean el objetivo de brindar una solución global de las ventas incluyendo el análisis de evolución de ventas y descuentos llegando al nivel más detallado posible en base a la información disponible.

Para ello cuentan con un modelo físico ya avanzado, por lo que el Lider de Proyecto de la compañía le solicita que indique cuál sería la granularidad del mismo, usando la expresión vista en clase.



La granularidad:

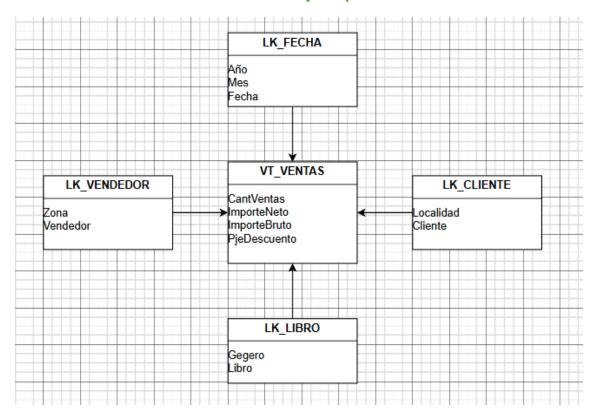
Libro x Cliente x Fecha x Vendedor

2) Continuando con sus tareas de consultoría se le pide que describa brevemente la utilidad que tiene la granularidad para el negocio. ¿Qué incluirá en dicho escrito?

La granularidad es lo que rodea a BT en nivel más bajo de detalle que se almacena en el DWH. Determina el alcance de análisis, mejor trazabilidad, flexibilidad analítica, mejores decisiones y rendimiento. Hace que este **alineado con el objetivo del negocio**

3) Dado que el proyecto comenzó con un equipo de baja experiencia en modelado dimensional aún no cuentan con la documentación correspondiente para los usuarios, por lo que el Gerente de Organización y Métodos le solicita que arme el modelo dimensional lógico.

Los atributos están ordenados en forma jerárquica



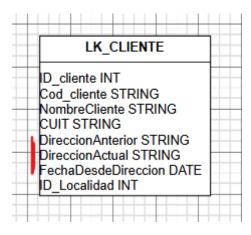
4) En una reunión de avance el DBA del proyecto le pide que indique en que tabla y que campos debería agregar para mantener el historial de cambios de la Dirección del Cliente usando el tipo 3.

SCD1 (Pisa) Se sobrescribe el valor anterior. No guarda historial.

SCD 2 (Nuevo registro) Se agrega una nueva fila por cada cambio. Se conserva el historial completo.

SCD Tipo 3 (Nueva columna) Guarda solo un valor histórico (anterior) en una columna extra. No escala si hay muchos cambios.

Si quiere a Cliente de tipo SCD 3, se deberia crear una nueva columna sobre el mismo registro, en este caso estará DireccionActual y DireccionAnterior



- 5) Uno de los pasantes del proyecto le pregunta: "¿Qué caracteristica define mejor a un esquema <u>copo de nieve</u> comparado con el esquema estrella?" Marque que le respondería:
 - a) Menos tablas involucradas (Copo de nueve tiene más tablas)
 - b) Mayor redundancia de datos (Copo de nieve reduce redundancia)
 - c) Menor espacio de almacenamiento debido a la normalización
 - d) Mayor facilidad en la construcción de consultas (Muchos joins)
 - e) Todas las anteriores son correctas.
 - f) Ninguna de las anteriores es correcta.
- 6) En el cuestionario de una certificación en Bi pretenden validar cuál de las siguientes afirmaciones describe mejor el concepto de Staging Area, debiendo elegir la correcta entre las siguientes opciones:

Staging Area: Zona temporal de carga para minimizar impacto en el sistema fuente. Permite recuperación de procesos ETL fallidos

- a) Sirve para insertar los registros de la tabla de hechos (No directamente)
- b) Es un espacio de almacenamiento temporal de los datos del Data Waterhouse.
- c) Modifica información en las bases de datos transaccionales para el Data Warehouse. (Solo lee)
- d) Todas las anteriores son correctas.
- e) Ninguna de las anteriores es correcta.
- 7) Un colega le consulta que problema identifica cuando datos con el mismo nombre significan conceptos distintos. ¿Con que opción le respondería ?:
 - a) Hay redundancia de datos. (No son datos repetidos, sino que el mismo nombre se usa para otra cosa)
 - b) Hay inconsistencia de datos.
 - c) Ha faltante de datos (No faltan datos, solo significan otra cosa)

- d) Todas las anteriores son correctas.
- e) Este problema no ocurre en el ámbito de Bl. (Es común en BI)

8) Un compañero que estudió con Ud. para este examen le pregunta cuál de los siguientes es un objetivo principal de un proyecto de BI. ¿Qué le respondería?

- a) Aumentar la volatilidad de los datos
- b) Satisfacer necesidades tecnológicas específicas.
- c) Satisfacer las necesidades de negocio a través del análisis de datos
- d) Todas las anteriores son correctas
- e) Ninguna de las anteriores es correcta

9) En un blog de DWH encuentra cuáles son las características correctas de una dimensión conformada. Indique las más acertadas:

Dimensión Conformada: Es una dimensión estándar compartida por múltiples Data Marts. Ej.: dimensión **Cliente** usada en ventas, cobranzas, etc.

- a) Tiene el mismo significado en todos los Data Marts.
- b) Requiere cambios individuales en cada cubo cuando se actualiza<mark>. (Solo una vez, no en cada cubo)</mark>
- c) Puede usarse de manera diferente en cada cubo que la emplea<mark>. (No debe ser distinta)</mark>
- d) Reduce los costos de mantenimiento
- e) Ninguna de las anteriores es correcta

10) Su jefe pretende saber cuál de las siguientes es una ventaja del enfoque de Kimball para la construcción de Data Marts. ¿Qué le respondería?

Kimball: Construye Data Marts por prioridad de negocio y luego los integra en un DW. **Ventajas:** soluciones rápidas, más fáciles de implementar.

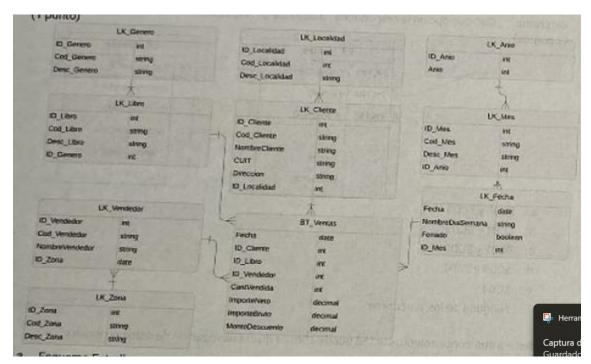
- a) Tener una única verdad con datos confiables. (Eso es Inmon)
- b) Poder acceder a la información sin la intervención de sistemas.
- c) Incrementar la capacidad de almacenamiento. (No necesariamente)
- d) Todas las anteriores son correctas.
- e) Ninguna de las anteriores es correcta.

Ei. 2

1. Su jefe encontró un artículo referido a soluciones de Inteligencia de Negocios y le consulta: "Creo que un de las siguientes afirmaciones sobre claves subrogadas es incorrecta pero no me doy cuenta cuál puede ser." ¿Qué le respondería?

Las claves subrogadas (Surrogate Keys) son identificadores artificiales, normalmente números enteros sin significado de negocio. Se usan para:

- Mejorar la performance del DW.
- Simplificar las relaciones entre tablas.
- Permitir el control de cambios históricos (SCD).
- Asegurar independencia del sistema fuente.
- a) Son más performantes que las claves de los sistemas OLTP.
- b) Permiten la aplicación de técnicas SCD.
- c) Contienen información útil para el negocio.
- d) Requieren menor espacio de almacenamiento.
- e) Todas las anteriores son incorrectas.
- 2. Como responsable del modelo físico de una empresa textil que está implementando soluciones de Inteligencia de Negocios les solicitan que indique a que esquema corresponde el siguiente modelo físico. ¿Con que opción respondería?



- a) Esquema Estrella
- b) Esquema Copo de Nieve
- c) Esquema Dimensional
- d) Esquema Lógico
- e) Ninguno de los anteriores

3. En base al modelo expuesto anteriormente indique cuál sería la granularidad.

Libro x Cliente x Fecha x Vendedor

4. Un compañero que estudió con Ud. para el recuperatorio afirma que una dimensión degenerada es aquella que no tiene atributos ¿Qué opina al respecto? Justifique su respuesta.

Dimensión Degenerada: Es un **dato transaccional** sin atributos propios, como el número de factura o número de ticket. No tiene tabla de dimensión asociada. Directamente en la tabla de hechos.

- a) Está en lo cierto
- b) Es incorrecto

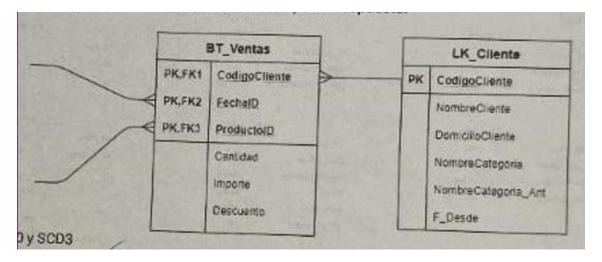
justificación: Si es un atributo, pero no tiene tabla propia. Los datos transaccionales son como: Nro. de factura/pedido/ticket. Directamente en la tabla de hechos porque no tienen más atributos asociados

5. Una compañera de curso que está repasando para el recuperatorio afirma que "La tabla de hechos almacena los valores de las medidas de los hechos al nivel más detallado." ¿Está de acuerdo con dicha afirmación? ¿A qué concepto se refiere? De un ejemplo de los campos básicos de una tabla de hechos (física) que permita analizar las compras de un negocio de provisión de viandas nutricionales

Es correcta, en la de hecho se almacenan los valores de las medidas al nivel mas detallado por la **granularidad**. Se refiere a eso, la granularidad

- 6. Como responsable del proyecto Ud. sabe que al comienzo del diseño se debe identificar el <u>proceso</u> de negocios del Data Warehouse que va a recibir los datos porque:
 - a) Define el tamaño y la estructura de la base de datos del Data Warehouse (Se define más adelante, después del proceso)
 - b) Define el grado de detalle que va a tener la información en el Data Warehouse (Esto es granularidad, después del proceso)
 - c) Define las pautas de validación que se van a usar para depurar los datos
 - d) Define la identidad y la finalidad del Data Warehouse (Es un paso recomendado por Kimball)
 - e) Ninguna es correcta
- 7. Un compañero que estudió con Ud. para el primer parcial le pregunta: "¿Qué tipos de técnicas SCD se estarán aplicando a los atributos Nombre Cliente y

Nombre Categoría (respectivamente) en este segmento del diagrama?" ¿Con que opción le respondería? Justifique su respuesta.



- a) SCDO y SCD3
- b) SCD1 y SCD3
- c) SCD2 y SCDO
- d) SCD3 y SCD2
- e) SCD4
- f) Ninguna de las anteriores

Justificación: El nombre de cliente es SCD1 ya que solo reemplaza el nombre, pero con el Nombre de Categoría vemos que usa SCD3 ya que agrego un campo nuevo para ver la categoría Actual y la Anterior, además que la Fecha Desde

8. En base a sus conocimientos usted puede afirmar que la navegación de datos <u>no</u> incluye:

En OLAP implica moverse dentro del modelo de datos ya cargado

- a) Cambio en la granularidad de los datos (Si lo hace, pasar de ver ventas por año a ventas por mes. Drill down/roll up)
- b) Cambio de dimensiones y medidas (Si lo hace, elegir analizar por producto en vez de cliente)
- c) Conexiones a otras fuentes externas (Eso ya es extracción de datos o integración)
- d) Todas son correctas
- e) Ninguna es correcta

Algunas auto evaluaciones de tarea

Según la presentación, ¿qué herramienta o concepto de BI permite analizar los datos desde múltiples perspectivas y dimensiones?

a) Data Mining

- b) Data Warehouse
- c) OLAP (Procesamiento Analítico en Línea)

Marca algunos de los retos para convertirse en una organización basada en datos según la presentación.

- a) v/ Unificación de datos
- b) v/ Capacidad de almacenamiento escalable
- c) Consistencia de los sistemas transaccionales
- d) v/ Analítica ágil
- e) v/ Seguridad de datos

"El modelo dimensional está diseñado exclusivamente para la implementación de procesos operacionales."

- a) Verdadero
- b) v/ Falso

¿Qué elemento del modelo dimensional es una categoría para describir el contexto en el que se pueden analizar las medidas?

- a) Atributo
- b) v/ Dimensión

¿Cuáles son los componentes principales de un modelo

dimensional según la presentación?

- a) Hechos/Medidas
- b) Dimensiones
- c) Cubos OIAP
- d) Atributos

¿cuál de las siguientes describe mejor el concepto de

"Atributos" en un modelo dimensional?

- a) v/ Valores cualitativos de una transacción
- b) Operaciones o actividades que ocurren en el tiempo
- c) Ninguna de las definiciones es correcta

"La granularidad en un modelo dimensional se refiere a la capacidad de agregar más dimensiones al modelo,"

- a) Verdadero
- b) v/Falso

¿Qué tipo de relación entre atributos indica que cada elemento de un atributo se asocia con múltiples elementos de otro atributo dentro de la misma dimensión?

- a) 1:1
- b) 1:N
- c) NIN