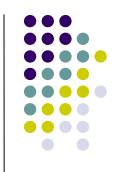
#### Parte 1:

**Business Ingelligence** 

Arquitectura Data Warehousing





## **Business Ingelligence**

Consiste en una serie de conceptos, procesos, tecnologías y herramientas necesarias para transformar **DATO** en **INFORMACIÓN**, **INFORMACIÓN** en **CONOCIMIENTO** y **CONOCIMIENTO** en **SABIDURÍA** para generar **PLANES DE ACCIÓN** que sirvan de apoyo a la toma de decisiones del negocio.

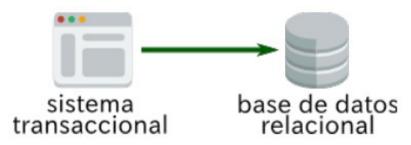
Para ello **ALMACENA** y **PROCESA** grandes volúmenes de datos que analiza y explora con herramientas especializadas.





## **Business Ingelligence**

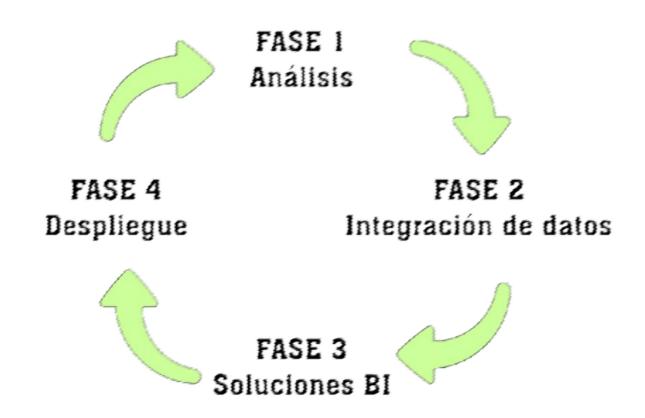
- Se generan y acumulan datos constantemente para operaciones y transacciones.
- Se administran con sistemas transaccionales y se almacenan en bases de datos relacionales (no excluyente).



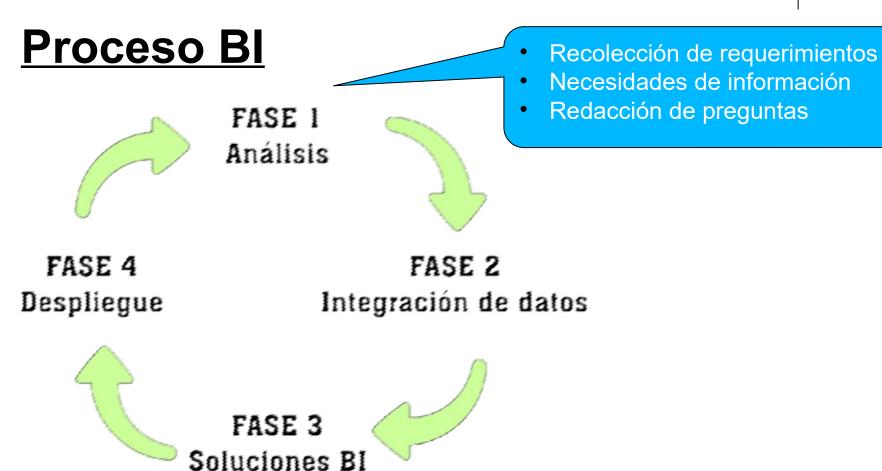
 Deben ser procesados y utilizados como fuente de información para la toma de decisiones mediante el uso de harramientos de procestación y estudio applítica.



### Proceso BI







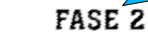


## Proceso BI

Despliegue

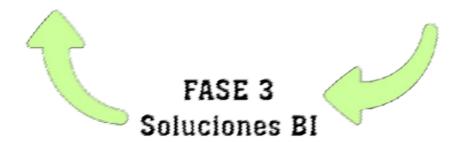


FASE I Análisis



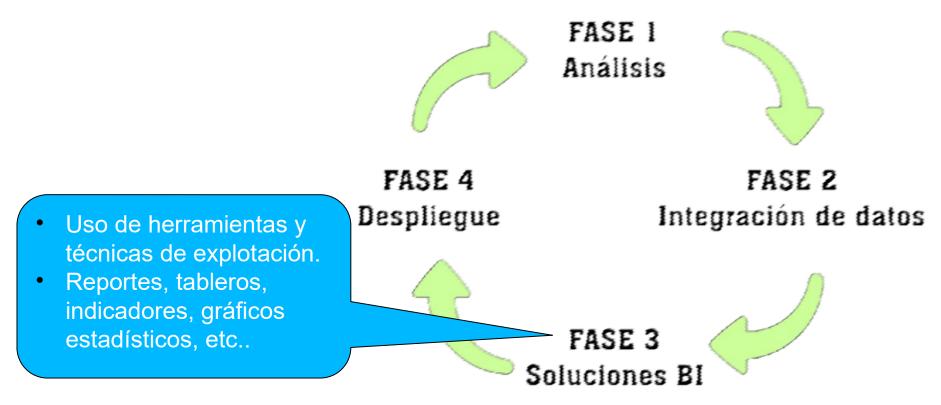
Integración de datos

- Integración de datos internos y externos
- Transformación de esos datos que poseen la información para dar las respuestas a las preguntas de la Fase 1.
- Carga en la base de datos para servir al BI.





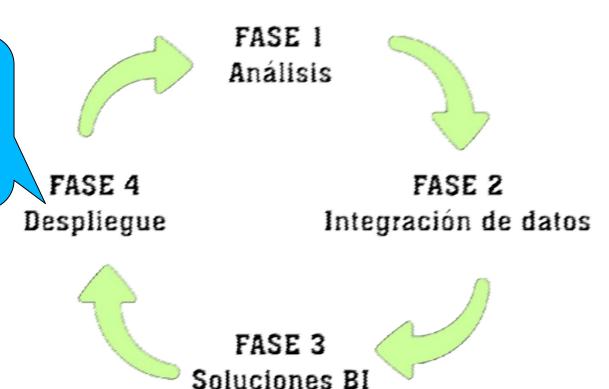
### Proceso BI

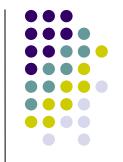




### Proceso BI

- Entrega al usuario.
- Capacitación.
- Obtención de respuestas
- Nuevas preguntas ...





## **Data Warehousing & Data Warehouse**

#### Data Warehousing (DWH):

 Proceso → extracción, transformación, consolidación, integración y centralización de los datos internos y externos relacionados en una base de datos para permitir el análisis y exploración y dar soporte al proceso de toma de decisiones.

#### Data Warehouse (DW):

 Base de datos → almacenamiento de los datos para el análisis. Es una base de datos que posee una estructura multidimensional.





### **Data Warehousing & Data Warehouse**

#### Data Warehouse (DW):

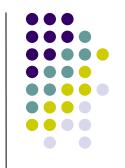












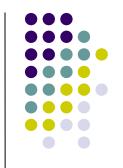
## **Data Warehousing & Data Warehouse**

#### Data Warehouse (DW):

orientada al negocio is y toma de decisiones. Muchos

Sólo ingresarán datos relevantes <u>is</u> y toma de decisiones. Muchos datos **NO son tenidos en cuenta para el DW** por carecer de valor analítico.

Se manejan conceptos de alto nivel en una estructura multidimensional que administre los datos de entidades tipo PERMANENTE y de tipo MOVIMIENTO en tablas denominadas DIMENSIONES y HECHOS respectivamente.



## **Data Warehousing & Data Warehouse**

#### Data Warehouse (DW):



Todos los datos de orígenes heterogeneos se analizan para asegurar su calidad y pureza para consolidarse luego en el DW. Se materializa con las tareas de ETL.

#### Orígenes de los datos:

- <u>Usuarios</u>: Operacionales, Medios, Gerenciales.
- · Áreas de la organización.
- <u>Diferentes Data Sources</u>: fuentes internas, fuentes externas.

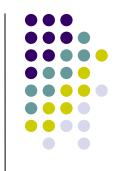


## **Data Warehousing & Data Warehouse**

### Data Warehouse (DW):



- Los datos actuales son almacenados junto a los datos históricos cada uno con su marca de tiempo.
- Permite acceder a distintas versiones de la misma situación, de esta manera, se podrá avanzar y retroceder en el tiempo manteniendo el foco de atención sobre la situación analizada.

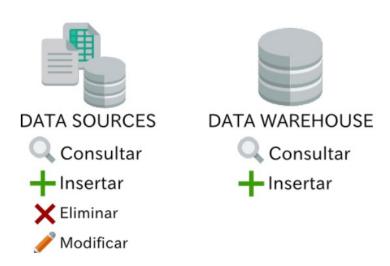


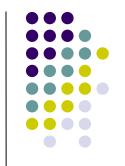
### **Data Warehousing & Data Warehouse**

### Data Warehouse (DW):



no volátil
La información ES ESTABLE → Los uaιos que ingresan al DW NO CAMBIAN.





## **Data Warehousing & Data Warehouse**

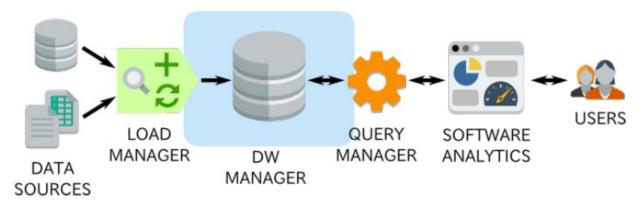
#### **Granularidad:**

#### Es el nivel de detalle con el que se desea almacenar la información

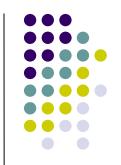
- A mayor nivel de detalle de los datos, más posibilidades analíticas,
- Los datos que posean granularidad fina (nivel de detalle) podrán ser resumidos para obtener una granularidad media o gruesa.
- Trabaja juntamente con la agregación (cálculo que de varias filas produce un único resultado) que es una situación NO REVERSIBLE.



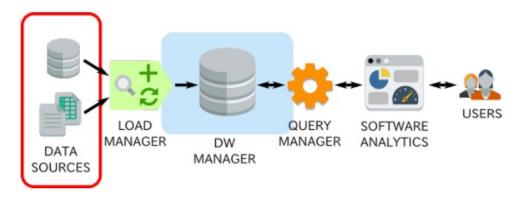
## Arquitectura del Data Warehousing



- Los datos son extraídos desde distintas fuentes.
- Los datos son integrados, limpiados, depurados y transformados y se cargan en el DW donde se construirán cubos multidimensionales y/o business models.
- Los usuarios accederán a los cubos multidimensionales o business models del DW, utilizando diversas herramientas de consulta, exploración, análisis, reportes, etc.



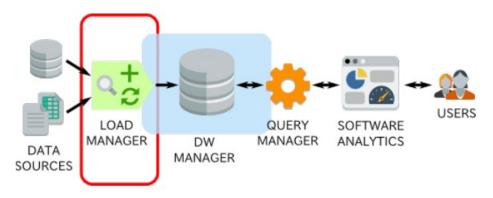
## <u> Arquitectura – Data Sources</u>



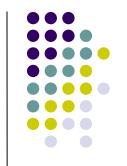
- Archivos de textos.
- Hojas de cálculos.
- Informes semanales, mensuales, anuales, etc.
- Bases de datos transaccionales, SQL y NoSQL .
- Información no estructurada (páginas web, mails) Redes sociales.
- Web Services.
- Etc...



## <u>Arquitectura – Load Manager</u>



- INTEGRACIÓN: procesos de <u>extracción</u> y <u>transformación</u> (manipulación, control y depuración). Luego los resultados actualizan el DW (<u>carga</u>).
- La Extracción incluirá técnicas enfocadas a obtener desde diversas fuentes solamente los datos relevantes y mantenerlos en una Staging Area.
- La Transformación incluirá técnicas encargadas de <u>compatibilizar</u> formatos, <u>filtrar</u> y <u>clasificar</u> datos, <u>relacionar</u> diversas fuentes, <u>depurar</u>, etc.
- La Carga incluirá técnicas propias de la carga y actualización del DW.



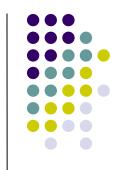
## <u> Arquitectura – Load Manager</u>



#### Extracción

- Seleccionar adecuadamente los datos relevantes.
- Si los Data Sources utilizan <u>bases de datos relacionales</u>, la extracción puede hacerse con consultas <u>SQL</u> o <u>procedimientos almacenados</u>.
- Los casos NO convencionales o NO estructurados la obtención se hará con elementos variados específicos.
- Una vez extraídos, los datos se persisten en una base de datos relacional **Staging** desconectándose de los Data Sources

19



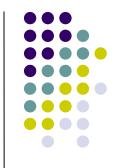
## <u> Arquitectura – Load Manager</u>



#### Extracción

#### **BASE DE DATOS DEL STAGING AREA**

- Pueden ser <u>varias</u> bases de datos, esquemas o particiones dependiendo del DBMS a utilizar.
- Permiten manipular los datos <u>sin interrumpir ni sobrecargar</u> <u>los Data Sources y el DW</u>.
- Crean una capa de abstracción entre la lectura y la carga.
- Cuando se terminan las transformaciones en éste área continúa la <u>población</u> del DW.



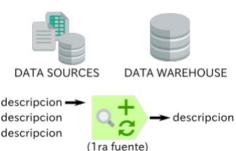
## <u> Arquitectura – Load Manager</u>

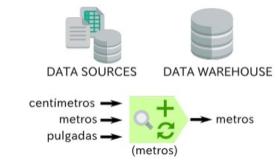


Transformación ->

Datos Consistentes, compatibles y congruentes







Medida de atributos



## <u>Arquitectura – Load Manager</u>



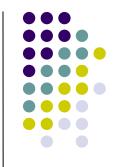
### **Transformación**

- Procesos de Limpieza y Calidad de los datos.
- Identificar la <u>razón</u> de la anomalía y evitar repeticiones.

#### Acciones ante datos anómalos o faltantes:

- Ignorarlos.
- Eliminar la columna (se eliminan el 100% de los datos).
- Filtrar la columna (se eliminan algunos de los datos).
- Filtrar la fila errónea,
- Reemplazar el valor.
- Si falta, esperar a que esté disponible.
- Discretizar los valores de las columnas. Si una columna numérica presenta un valor de 1 a 2, se utiliza el texto Bajo; de 3 a 7, Medio; de 8 a 10, Alto. Al ocurrir un outlier se puede reemplazar por Bajo o Alto.

22

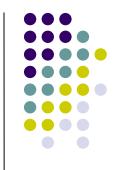


## <u> Arquitectura – Load Manager</u>



### Carga

- Carga inicial.
- Actualización periódica:
  - Cotejar instancias de los Data Sources involucrados.
  - Uso de triggers
  - Utilizar marcas de tiempo en los Data Sources.
  - Comparar los datos entre Data Source y DW.
  - Técnicas mixtas.
  - FULL LOAD (vaciado previo)
- Mantener elementos estructurales del DW:
  - Claves subrogadas.
  - SCD.
  - Etc.



## <u>Arquitectura – Load Manager</u>



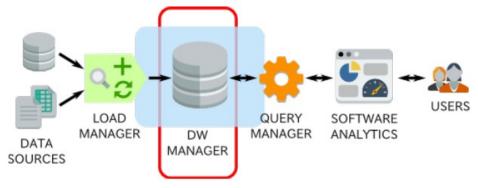
#### Resumen → ETL

- Extracción de los datos desde Data Sources que se depositan en la Staging Area.
- Integración y transformación de los datos tratamiento de las inconsistencias.
- Carga de los datos desde Staging Area al DW





<u>Arquitectura – DW Manager</u>

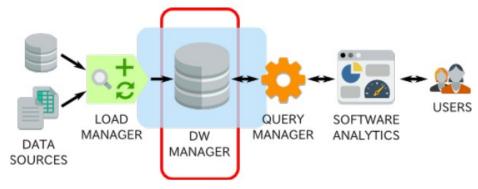


#### **Compuesto por:**

- el DW (DBMS),
- las conexiones a base de datos y otros Data Sources,
- las estructuras de datos (cubos multidimensionales, business models),
- información de autenticación y autorización (credenciales de acceso, users, roles, permisos, etc), y otros metadatos.

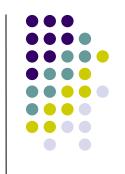


<u>Arquitectura – DW Manager</u>



Es una base de datos con estructura multidimensional que es una forma de almacenamiento con dos elementos principales:

- √ Tablas de Hechos
- √ Tablas de Dimensiones



### Modelos básicos



Star scheme (esquema en estrella)



Snowflake scheme (esquema copo de nieve)



Starflake scheme (esquema constelación)

Estos modelos permiten facilitar el acceso a consultas complejas y con gran cantidad de agregaciones, es por ello que se encuentran <u>desnormalizadas</u> o <u>semi desnormalizadas</u>, reduciendo de esta manera al mínimo la cantidad de JOINs que deben emplearse para acceder a los datos requeridos.



d\_infracciones

**ABC** nombre\_infraccion

123 id

es\_grave

### Tablas de Dimensiones

- Permiten analizar los datos en el contexto del negocio.
- Datos cualitativos
- Aspectos de interés para filtrar
- Perspectivas de visión

#### Columnas:

- Clave principal (primary key por ejemplo id)
- Claves ajenas (solo para esquemas copo de nieve y constelación).
- Datos de referencia <u>primarios</u>: datos que identifican la Dimensión de manera básica (por ejemplo *nombre\_infraccion*).
- Datos de referencia <u>secundarios</u>: datos que complementan la descripción de la Dimensión (por ejemplo <u>es\_grave</u>) Estos datos no son significativos para tomar decisiones, pero son potencialmente valioses para implementarla.



### Tablas de Dimensiones

### Recomendación !!!!!

Las claves principales de las tablas de Dimensiones deben ser **independientes** de las claves de los Data Sources ya que, si estos últimos son recodificados, el DW quedaría inconsistente.

### Estas claves serán Claves Subrogadas



## <u>Dimensiones especiales</u>

#### La dimensión TIEMPO

No es solamente una secuencia cronológica representada de forma numérica, sino que mantiene <u>niveles</u> <u>jerárquicos especiales</u> que permiten por ejemplo, analizar infracciones de tránsito ocurridas en determinado día de la semana, quincena, mes, trimestre, semestre, año, estación, etc.... Y LA HORA (o rangos).

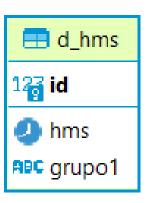




## <u>Dimensiones especiales</u>

La dimensión HORA

Cuando se requiere la hora, se debe crear una dimensión independiente de la de fecha y conjuntamente con ésta última, determinan el momento de cualquier ocurrencia.



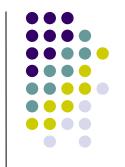


### **Tablas de Hechos**

- Las tablas de Hechos contienen los acontecimientos o eventos que serán utilizados por los usuarios del DW para analizar y responder preguntas de negocio.
- Los Hechos contienen datos que son filtrados, agrupados y explorados a través de condiciones definidas en las tablas de Dimensiones.

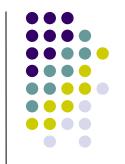
 La tabla de Hechos posee un identificativo compuesto por la concatenación de las claves de las tablas de las Dimensiones relacionadas. No requiere de la definición de una primary key.





### Tablas de Hechos

- Se denominan también hecho a los atributos que cuantifican o califican al evento u acontecimiento que representa el Hecho.
- Los <u>hechos básicos</u> son los que están como columna en la tabla.
- Los <u>hechos derivados</u> son los que se calculan a partir de una expresión combinando hechos básicos.



### Tablas de Hechos

#### Indicadores/medidas

Hacen uso de los datos de los hechos para obtener <u>valores</u> <u>analizables</u> y se definen con los siguientes metadatos:

- nombre representativo, descripción;
- tipo de agregación al momento de crear una estructura de datos (SUM, MAX, MIN, COUNT, AVG, porcentajes, fórmulas, etc.)
- agregaciones alternativas;
- tipo de datos (siempre numéricos).
- Se calculan dinámicamente sin necesidad de persistir en la estructura de datos.



## **Conceptos**

#### Medidas:

son datos operativos que pueden estar agregados o detallados. Representan un hecho de la realidad; por ejemplo, una venta o descuento.

#### Métricas:

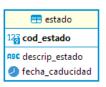
son valores cuantitativos que miden un desempeño. Son medidas dentro de un contexto definido. Continuando con el ejemplo de venta, podemos tener "venta año anterior" o "venta promedio".

#### **KPI** (indicador):

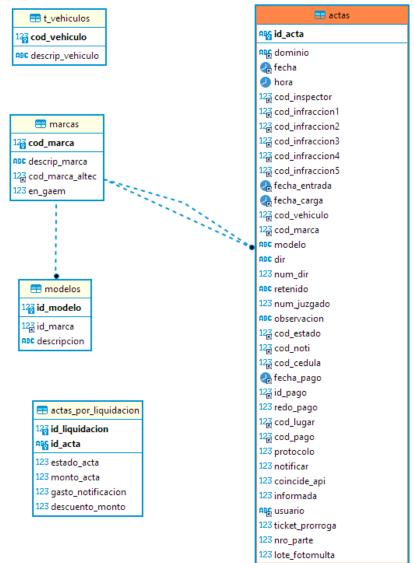
son métricas o medidas ponderadas y evaluadas. Se necesita definir qué valor es "bueno", cuál es "malo" y cuál es "aceptable". Sobre la base de estas premisas podemos analizar el estado, su tendencia y su variación respecto a lo planificado o proyectado.

35



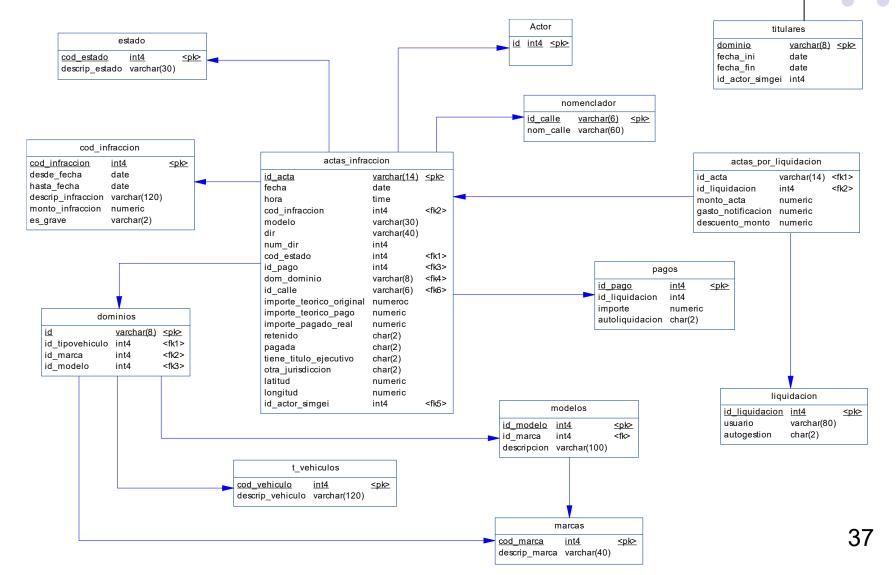


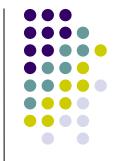


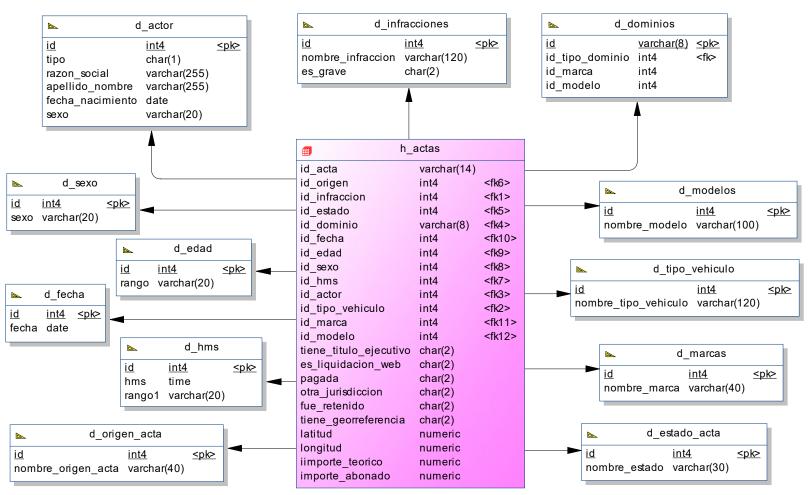


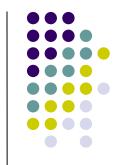












### Tipos de tablas de Hechos

<u>Transaction Fact Tables</u>: Representan eventos que suceden en un determinado espacio-tiempo. Se caracterizan por permitir analizar los datos con el máximo detalle.

<u>Factless Fact Tables/Coverage Tables</u>: Son tablas <u>que no</u> <u>tienen medidas</u> y tiene sentido dado que representan el hecho que el evento suceda. Suelen asociarse medidas que permita facilitar las consultas requeridas.



#### **Cubo dimensional**

Representa los datos planos en una matriz de N-dimensional. Se componen de:

#### <u>Indicadores</u>

Valores analizables calculados con operaciones sobre los Hechos.

#### **Atributos**

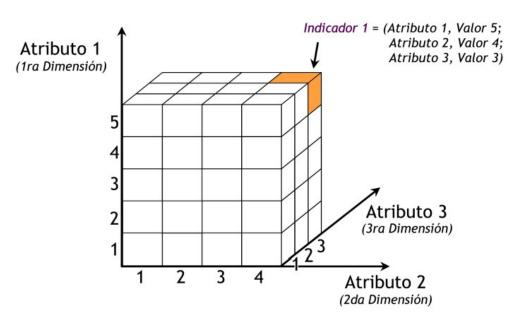
 Criterios de análisis mediante los cuales se analizan los Indicadores. Se obtienen de los atributos de las dimensiones.

#### <u>Jerarquías</u>

 Relación lógica del tipo padre-hijo entre los Atributos que permiten analizar los datos desde el nivel más general al más detallado y viceversa (navegación en profundidad de los Hechos). Las Jerarquías manejan el nivel de agregación de los Hechos.



#### **Cubo dimensional**



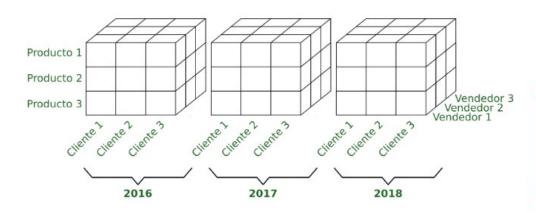
El **Indicador 1**, representa el cruce del valor **5** de Atributo 1, el valor **4** de Atributo 2 y el valor **3** de Atributo 3.

El resultado del análisis está dado por los cruces matriciales de acuerdo con los valores de las **Dimensiones** seleccionadas.



#### **Cubo dimensional**

- 1. El **CUBO ES EL HECHO** a analizar que corresponde a la tabla Ventas.
- 2. Las <u>dimensiones</u> se asocian a las tablas de cada una y se crean Jerarquías que utilizan alguna columna de la tabla.
- 3. Se crean los **Indicadores (Cantidad)** que puede estar asociado a un atributo de la tabla del CUBO.







#### **Business Models**

Son una representación de los datos desde una perspectiva empresarial, viendo la información y su interrelación como entidades de ALTO NIVEL.

#### Se componen de:

- Entidades
- Atributos
- Relaciones

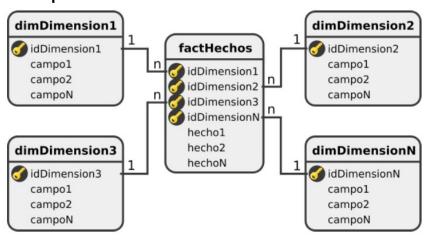
Son similares en su comportamiento a los cubos dimensionales.

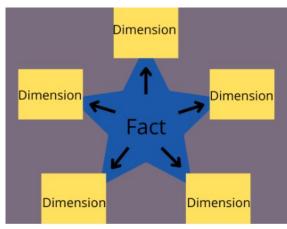


#### Modelos del DW

#### **Esquema ESTRELLA**

- UNA tabla de Hechos y
- UNA o más tablas de Dimensiones relacionadas a través de sus respectivas claves.

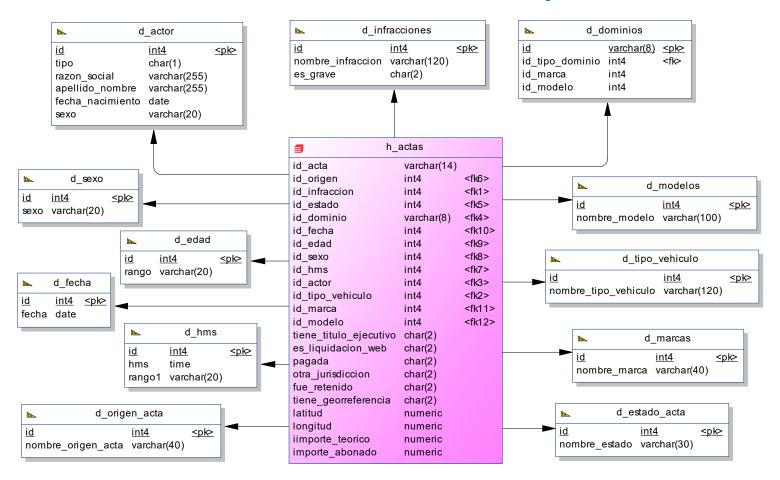






#### Modelos del DW

#### Esquema ESTRELLA

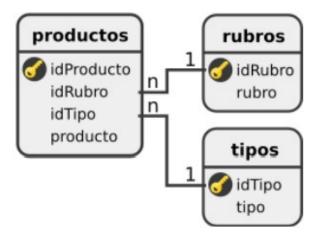




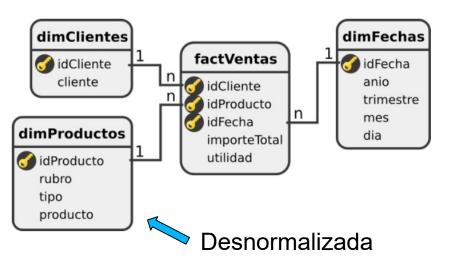
#### Modelos del DW

#### **Esquema ESTRELLA**

#### **Data Source**



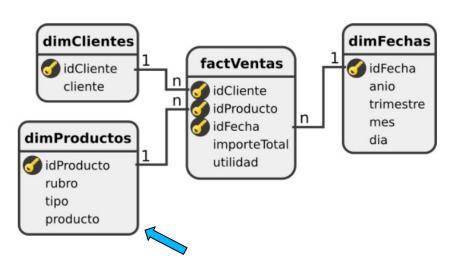
#### Modelo dimensional





#### Modelos del DW

#### **Esquema ESTRELLA**



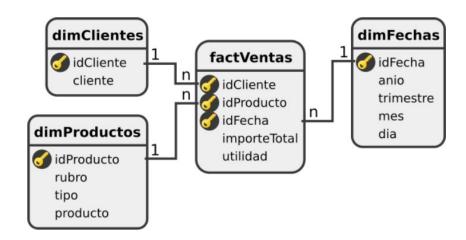
Desnormalizada

Los modelos multidimensionales requieren la desnormalización criteriosa para evitar uniones (JOIN) entre las tablas para las consultas.



#### Modelos del DW

**Esquema ESTRELLA** 



#### **Características**

- Es el más simple de interpretar.
- Posee los mejores tiempos de respuesta.
- Es soportado por todos los visores.
- Su diseño es sencillo de mantener y actualizar.
- Existe paralelismo entre su diseño y la forma que los usuarios visualizan y manipulan los datos.

dim

Fact

Sub

dim

dim

Sub

dim

Sub

dim

dim

Sub

dim

Sub

dim

Sub

dim

Sub

dim

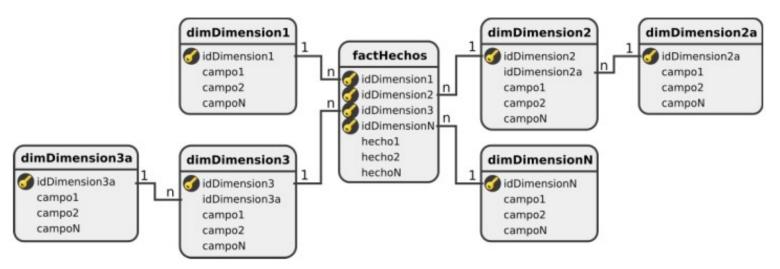
Sub



#### Modelos del DW

#### **Esquema COPO DE NIEVE**

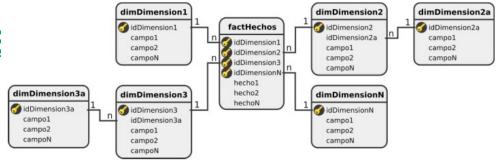
- Extensión del esquema en ESTRELLA
- UNA tabla de Hechos
- Más de una tabla de Dimensión organizadas en jerarquías.





#### Modelos del DW

**Esquema COPO DE NIEVE** 



#### **Características**

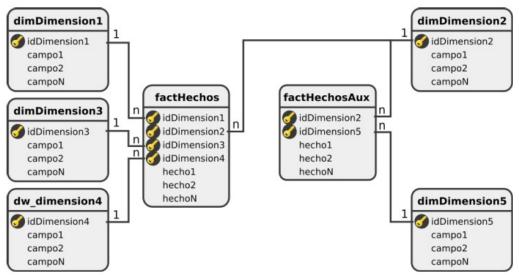
- Posibilita la segregación de los datos de las tablas de Dimensiones.
- Puede implementarse después de que se haya desarrollado un Esquema en Estrella.
- Posee mayor complejidad en su estructura.
- Utiliza menos espacio de almacenamiento.
- Es más eficiente en el caso de tablas de Dimensiones con gran cantidad de registros.
- Su semántica se ajusta a las representaciones de las diferentes Jerarquías de Dimensiones. Se deben planificar correctamente las uniones y el indexado, a fin de NO generar sobrecarga en la resolución de consultas.

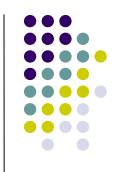


#### Modelos del DW

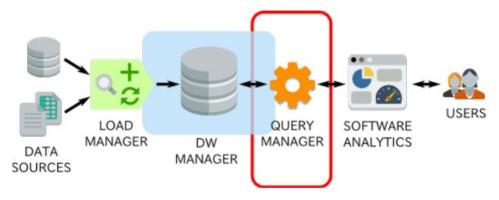
#### **Esquema CONSTELACION**

- Compuesto por varios esquemas en ESTRELLA
- UNA tabla de Hechos principal y UNA o más tablas de Hechos auxiliares (pueden ser agregaciones de la principal).
- UNA o más tablas de Dimensiones relacionadas a través de sus respectivas claves.





### <u>Arquitectura – Query Manager</u>

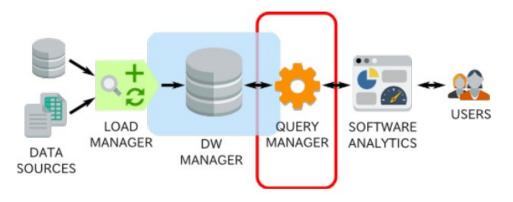


#### El Query Manager se encarga de resolver:

- consultas relacionales: como JOIN y agregaciones (SUM, COUNT, AVG, etc.)
- consultas propias del análisis de datos (DRILL-UP, DRILL-DOWN, DRILL-ACROSS, etc.)



### <u>Arquitectura – Query Manager</u>



- 1. Recibe consultas de los usuarios escritas en un lenguaje de alto nivel;
- 2. Lee los metadatos que describen los mapeos y reescribe las consultas para que sean ejecutadas en el sistema destino (por lo general SQL). 53
- 2. Obtions les detects utilizande puevements les estructures de metadetes les



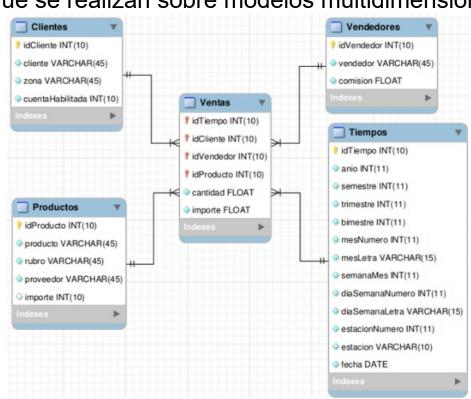
### <u>Arquitectura – Query Manager</u>

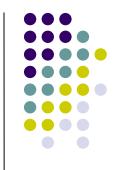


Las principales operaciones que se realizan sobre modelos multidimensionales

son:

- Drill-down, Drill-up
- Drill-across, Roll-across
- Pivot, Page
- Drill-through

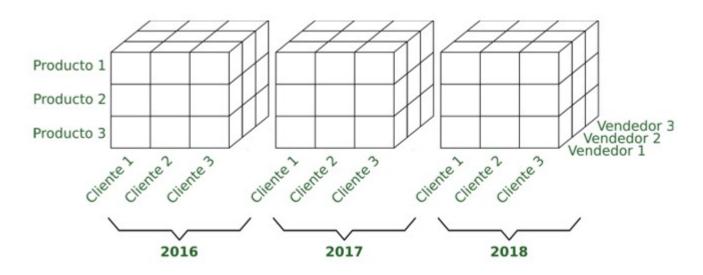


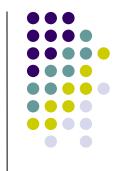


### <u>Arquitectura – Query Manager</u>



El modelo de ejemplo consta de cuatro tablas de Dimensiones (**Clientes**, **Productos**, **Vendedores** y **Tiempos**) y una tabla de Hechos (**Ventas**). El cubo dimensional correspondiente será similar a:





### <u> Arquitectura – Query Manager</u>

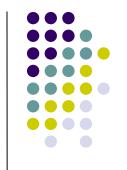


Drill-down: Va de lo general a lo específico para ver los datos con mayor nivel de detalle bajando por una **Jerarquía** definida en el cubo. Si existe la jerarquía de fechas en la dimensión **Tiempos** del tipo año→mes→día las operaciones son:

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año)	Hecho Ventas (cantidad)
Producto 1	2017	40
Producto 2	2017	52

Se aplica la operación Drill-down sobre la jerarquía añadiendo un nivel de detalle:

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año à mes)	Hecho Ventas (cantidad)			00 40
Producto 1	2017 – Enero	22	Producto 1 40	Drill-down	Producto 1 22 18
Producto 1	2017 – Febrero	18	Producto 2 52		Producto 2 <b>33 19</b>
Producto 2	2017 – Enero	33	27		nero nero
Producto 2	2017 – Febrero	19	2		27 6 160
					20,001



### <u>Arquitectura – Query Manager</u>



Drill-up: Va de lo específico a lo general para ver los datos con menor grado de detalle subiendo por una **Jerarquía** definida.

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año à mes)	Hecho Ventas (cantidad)
Producto 1	2017 – Enero	22
Producto 1	2017 – Febrero	18
Producto 2	2017 – Enero	33
Producto 2	2017 – Febrero	19

Se aplica la operación Drill-up sobre la jerarquía quitando un nivel de detalle, se obtiene la situación inicial:

Producto 1         2017         40         Producto 2         33         19         Producto 2         52           Producto 2         2017         52         52         52         52         52         52         53         53         64	Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año)	Hecho Ventas (cantidad)	Producto 1	22	18	Drill-up	Producto 1	40	
	Producto 1			Producto 2	33	19		Producto 2	52	
	Producto 2	2017	52	E	iero	Kero			2027	



### <u> Arquitectura – Query Manager</u>



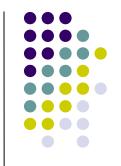
Drill-across: Va de lo general a lo específico para ver los datos con mayor nivel de detalle pero **no se aplica a una Jerarquía** sino que se agrega un atributo como nuevo criterio de análisis.

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año)	Hecho Ventas (cantidad)
Producto 1	2017	40
Producto 2	2017	52

Si se aplica la operación Drill-across al agregar el atributo Cliente quedará:

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año)	Dimensión Cliente	Hecho Ventas (cantidad)				cliente cliente 2
Producto 1	2017	Cliente 1	5	Producto 1	40	Drill-across	Producto 1 5 35
Producto 1	2017	Cliente 2	35	Producto 2	52		Producto 2 7 45
Producto 2	2017	Cliente 1	7		27		227
Producto 2	2017	Cliente 2	45	1	9		2

Roll-across: es la operación inversa a Drill-across.



### <u>Arquitectura – Query Manager</u>



Pivot: permite cambiar el orden de visualización de **Atributos** e **Indicadores** para analizar la información desde distintos puntos de vista. Se tiene inicialmente el orden **Producto**, **Año y Cliente**:

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año)	Dimensión Cliente	Hecho Ventas (cantidad)
Producto 1	2017	Cliente 1	5
Producto 1	2017	Cliente 2	35
Producto 2	2017	Cliente 1	7
Producto 2	2017	Cliente 2	45

Si se aplica la operación Pivot cambiando el orden:

Dimensión Cliente	Dimensión Fechas (año)	Dimensión Productos	Hecho Ventas (cantidad)
Cliente 1	2017	Producto 1	5
Cliente 1	2017	Producto 2	7
Cliente 2	2017	Producto 1	35
Cliente 2	2017	Producto 2	45

No tiene sentido una operación inversa ya que es otro Pivot.



### <u>Arquitectura – Query Manager</u>



Page: presenta la información dividida en secciones tomando como criterio los valores de un **Atributo**.

Dimensión Productos	Dimensión Fechas (año à mes)	Hecho Ventas (cantidad)
Producto 1	2017 – Enero	22
Producto 1	2017 – Febrero	18
Producto 2	2017 – Enero	33
Producto 2	2017 – Febrero	19

Si se aplica Page sobre el atributo **Producto** la salida será:

Página 1 – Producto 1

Dimensión Fechas (año à mes)	Hecho Ventas (cantidad)
2017 – Enero	22
2017 – Febrero	18

Página 2 – Producto

Dimensión Fechas (año à mes)	Hecho Ventas (cantidad)
2017 – Enero	33
2017 – Febrero	19



### <u>Arquitectura – Query Manager</u>

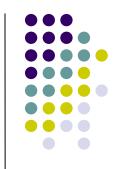


Drill-through: permite visualizar cuáles son los datos relacionados al valor de un Indicador. Los datos se mostrarán en su máximo nivel de detalle. Se tomará como referencia la siguiente tabla:

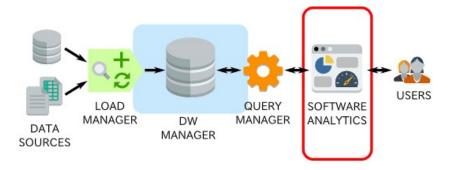
Dim Productos	Dim Fechas (año)	H Ventas - Indicador (cantidad)
Producto 1	2017	40
Producto 2	2017	52

Si se aplica la operación Drill-through sobre el Indicador de la fila seleccionada, se puede obtener el detalle completo:

Dim Fechas (Jerarquía año → mes → día)	Dim Clientes	Dim Productos	Dim Vendedores	H Ventas – Indicador (cantidad)
2017 <del>→</del> Enero→1	Cliente 1	Producto 1	Vendedor 1	3
2017 <del>→</del> Enero→5	Cliente 1	Producto 1	Vendedor 1	2
2017 <del>→</del> Enero→10	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	10
2017 <del>→</del> Enero→18	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	6
2017→Enero→21	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	1
2017→Febrero→4	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	5
2017→Febrero→12	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	4
2017→Febrero→16	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	5
2017→Febrero→23	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	3
2017 <del>→</del> Febrero <del>→</del> 24	Cliente 2	Producto 1	Vendedor 1	1



### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Estas herramientas constituyen el nexo entre el DW y los usuarios y son la parte más visible y/o tangible del proceso de Data Warehousing. Para la obtención de datos del DW, se utiliza principalmente:

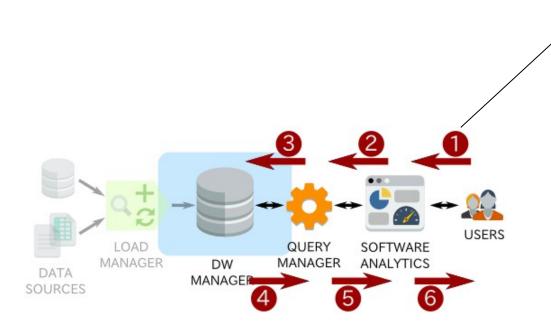
- La metadata de las estructuras de datos que han sido creadas previamente (cubos multidimensionales, business models) y
- Conexiones a bases de datos



### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:



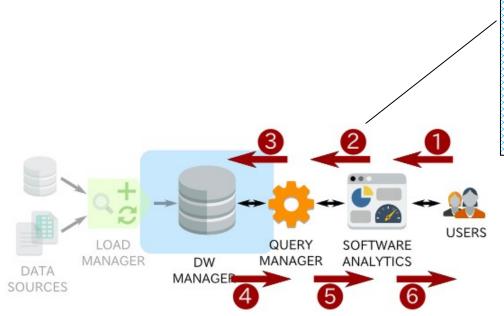
1. Los usuarios seleccionan o establecen qué datos desean obtener del DW, mediante la GUI (interfaz gráfica) del Software Analytics



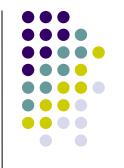
### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:



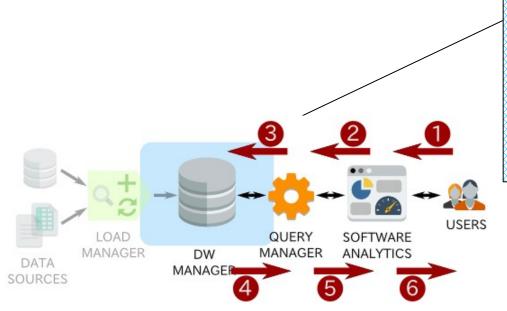
2. El Software Analytics procesa el pedido de los usuarios, construye las consultas (utilizando la metadata) y las envía al Query Manager.



### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:



3. El Query Manager ejecuta las consultas sobre la estructura de datos con la que se esté trabajando (cubo multidimensional, business model, etc.).

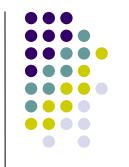


### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:

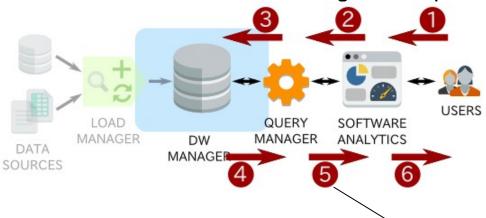




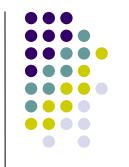
### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:



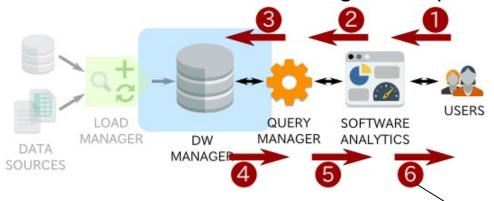
**5.** El Query Manager envía los datos al Software Analytics.



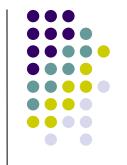
#### <u>Arquitectura – Software Analytics</u>



Cada vez que el usuario interactúa con el Software Analytics para explorar los datos del DW se llevan a cabo los siguientes pasos generales:



**6.** El Software Analytics presenta a los usuarios los datos requeridos.



### Arquitectura – Software Analytics



#### Herramientas de consulta y análisis

#### Dashboards (reporting en general: el análisis parte de la hipótesis del usuario)

Colección de componentes gráficos de análisis como reportes, tablas, gráficos, consultas y análisis interactivos, etc. que hacen referencia a un tema en particular <u>y que están</u> <u>relacionados entre sí</u>. Presentan la información altamente resumida.

- Se componen de consultas, reportes, análisis interactivos, charts (barras, líneas, torta, áreas, etc., semáforos, Indicadores causa-efecto, etc.
- Permiten evaluar situaciones con un solo golpe de vista.
- Poseen un formato de diseño visual muy llamativo.

#### Data Mining (permite generar las hipótesis del usuario)

Se emplea para analizar factores de influencia, predecir comportamientos futuros, extraer conocimientos ocultos, agrupar o segmentar elementos similares etc. Permite inferir comportamientos y realizar predicciones. Es una técnica para descubrir patrones en grandes volúmenes de datos basados en IA y métodos matemáticos como **Redes neuronales, árboles de decisión** entre otros.



#### <u>Arquitectura – Users</u>

