



UNIDAD 1

Introducción a Datawarehouse





Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





Expectativas

Luego de esta unidad podremos:

- Entender de qué manera las organizaciones satisfacen sus necesidades de información.
- Reconocer los problemas típicos que las organizaciones modernas enfrentan al trabajar con datos.
- Entender definiciones y conceptos básicos de Data Warehousing como solución.
- Diferenciar entre una arquitectura frecuente de una mejorada.
- Identificarán distintos pasos metodológicos para la construcción de un DW

FCEIA FICULIA DE CHINCAS DIACIAS.



Para hablar de lo mismo...

Datos: Son las partículas de conocimiento que le llegan al observador desde la realidad que está sucediendo. Los datos son el reflejo de una realidad que ya sucedió (instancias). Jaime Cabrera, 1994.



Información: Es el conjunto de datos que interesan a un observador en particular por un motivo específico que él conoce, para un fin determinado, en una circunstancia dada, en un momento especial y que tiene sentido para él. JC, 1994



• Conocimiento: es una mezcla de experiencia, valores, información y "know-how" que sirve como marco para la incorporación de nuevas experiencias e información, y es útil para la acción. Davenport y Prusak, 1999

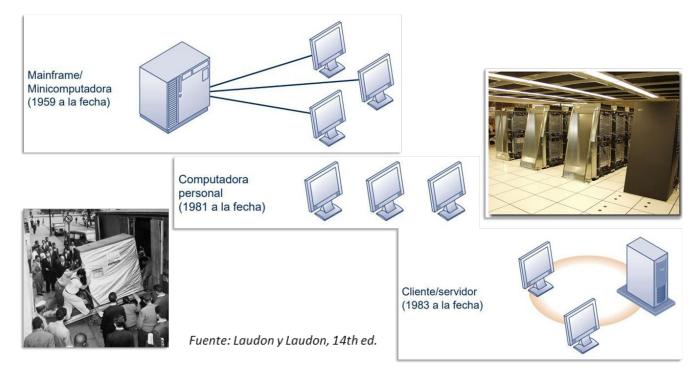


El Conocimiento se deriva de la Información como ésta de los datos. Su transformación se produce gracias a la Comparación, Predicción, Conexiones e Interacción.





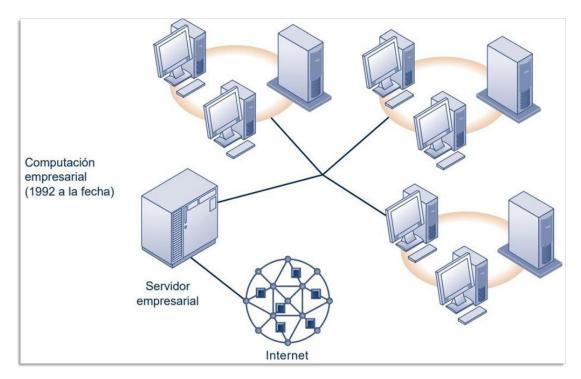
Evolución de Plataformas de TI







Evolución de Plataformas de TI







Evolución de Plataformas de TI

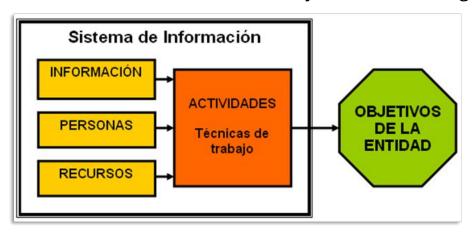






Sistemas de Información

Sistemas de Información es un conjunto de elementos orientados al tratamiento y administración de Datos e Información, con el fin de colaborar con los Objetivos de una Organización o Empresa.



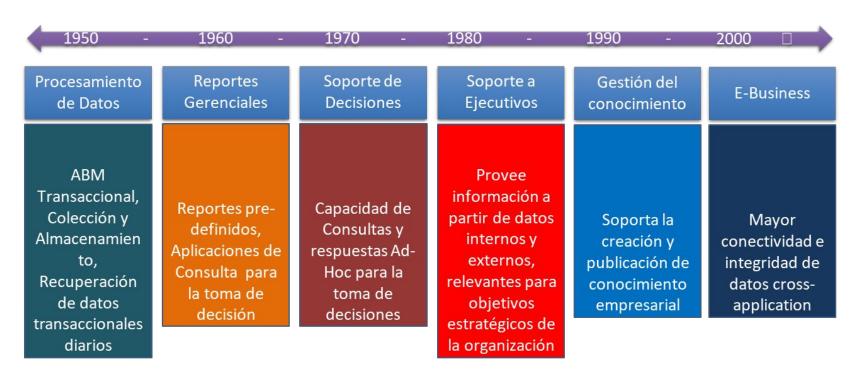
En Informática, estas Actividades pueden ser: Obtener, Transformar, Limpiar, Manipular, Almacenar, Administrar, Proteger, Distribuir, Publicar, Intercambiar, Transmitir, Datos e Información

Fuente: P. Vaish - 2017





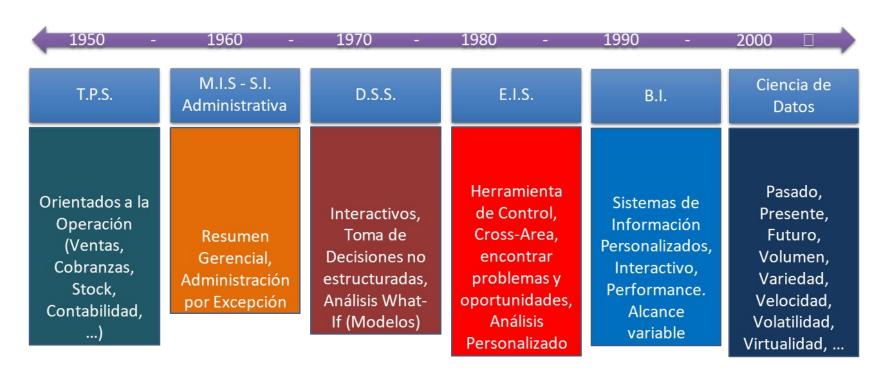
Evolución de los Sistemas de Información







Evolución de los Sistemas de Información







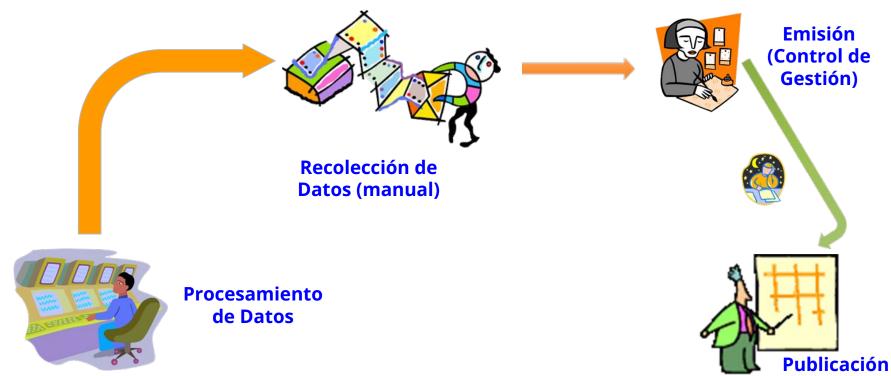
Evolución de los Sistemas de Información - Previo a IT







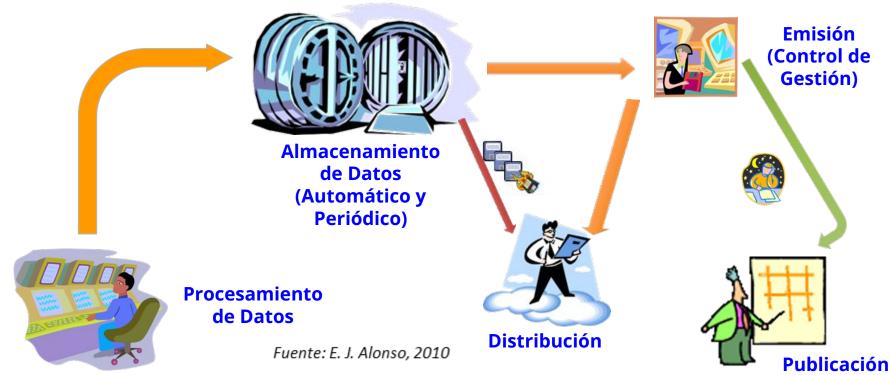
Evolución de los Sistemas de Información - Con IT







Evolución de los Sistemas de Información - Con DW







Evolución de los Sistemas de Información - Con DW + Cultura

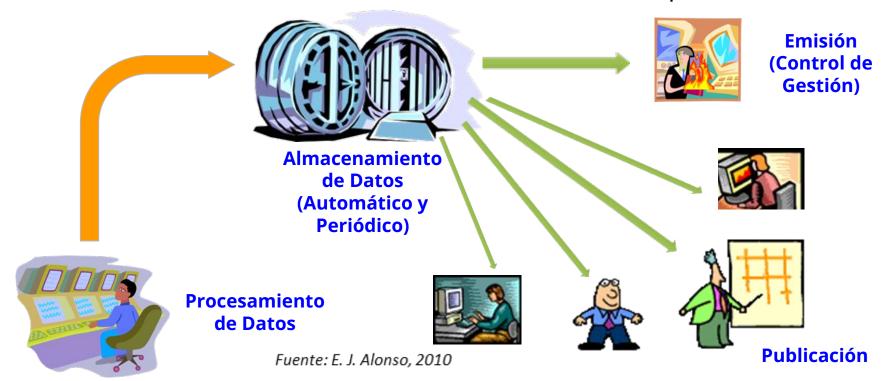


TUIA - Tecnicatura Universitaria en Inteligencia Artificial - Base de Datos II - Unidad 1





Evolución de los Sistemas de Información - Modelo Superador







Éxito y Fracaso de los Sistemas de Información

- Falta de alineación entre los sistemas de información y la estrategia empresarial: muchas organizaciones siguen considerando los sistemas de información como un mero instrumento que simplifica la burocracia sin valorar las ventajas estratégicas que estos presentan
- **Escaso apoyo de la administración**: la alta dirección de la compañía ha de percibir realmente que los sistemas de información constituyen un arma estratégica. Además, ha de existir una predisposición a cambiar la organización empresarial si lo requieren los nuevos sistemas de información
- Mala identificación de las necesidades de información: las empresas implantan las tecnologías de información sin previamente haber realizado un proceso de determinación de las necesidades de información y cómo estas pueden ser satisfecha utilizando adecuadamente los sistemas de información

Fuente: H. Trasobares, 2019





Éxito y Fracaso de los Sistemas de Información

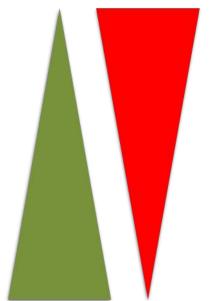
- Escaso involucramiento o influencia del usuario final: a la hora de diseñar el sistema de información resulta fundamental contar con la opinión del usuario final, el cual va a ser quien utilice el sistema de información. Por ello este usuario ha de estar motivado e incentivado a colaborar en el diseño del sistema
- **Escasa o nula formación del personal**: se requiere siempre la realización de actividades formativas para el aprendizaje de las nuevas herramientas informáticas a utilizar en la empresa.

Fuente: H. Trasobares, 2019





Éxito y Fracaso de los Sistemas de Información



Capacidad de Recolectar y Almacenar Datos

Capacidad de Generar Información

- Las grandes cantidades de datos, por sí solas, no aportan mayor información a la Organización (particularmente a la alta dirección)
- Paradójicamente, cuantos más datos tienen las organizaciones, menor facilidad para producir información
- Las organizaciones actuales cuentan con múltiples Sistemas
 Operacionales, algunos especializados en un aspecto en particular del Negocio o Foco y administran gran cantidad de Datos y cierta Información
- Los Organismos actuales han visto aumentada su capacidad de generar y recolectar datos (archivos compartidos entre empresas, tecnologías de entrada de datos, sistemas no integrados, ...)

"Una organización que no pueda identificar, categorizar y resumir los datos, puede ser rica en datos, pero será pobre en información". (Stuart Madnick, 1993).





Datos e Información - Problemas Frecuentes

- Datos dispersos en distintas plataformas y sistemas
- Discrepancias de definiciones entre personas de la misma organización
- Datos Duplicados e inconsistentes entre los distintos sistemas
- Sin perspectivas temporales o historia que permitan deducir tendencias
- Los plazos de entrega no compatibles con las necesidades
- Falta de disponibilidad Ubicación, tecnología, Compliance, ...
- Altos volúmenes de datos y baja capacidad para el procesamiento y análisis
- Problemas de Distribución / Publicación





Datos e Información - Problemas Frecuentes

- "En esta organización tenemos montañas de Datos, pero no podemos accederlos"
- "Necesitamos manejar libremente los datos"
- "Tienen que hacer esto mucho más fácil para la gente del negocio"
- "Sólo muéstrenme lo que es importante"
- "No es posible que me reúna con dos personas que tengan el mismo indicador con iguales valores"
- "Queremos que la gente use la información como soporte para la toma de decisiones"
- "El área M tiene la información que necesito, pero no la comparte"





Conceptos y Definiciones

"Data Warehousing (DWH) describe los procesos necesarios para la extracción, limpieza, transformación, control y carga de datos para mantenerlos en un Data Warehouse (DW)"



















Procesos

Herramientas

Técnicas

Metodologías

Contruir

Utilizar

Administrar

Mantene

El foco de DWH está en brindar un entorno de datos históricos e integrados sobre datos de la operación del negocio, aplicando reglas de negocio y relaciones entre distintos conceptos que pudieran no estar presentes en el mundo transaccional.

Importante: ¡No es un Producto! (ni varios)





Conceptos y Definiciones

- "DW es una vista consolidada de datos corporativos, optimizados para reportes y análisis"
- "DW es una copia sumarizada de transacciones y datos no transaccionales específicamente estructurados para consultas y análisis.
- "DW es un almacén o repositorio de datos categorizados, que concentra un gran volumen de información de interés para toda una organización, la cual se distribuye por medio de diversas herramientas de consulta y de creación de informes orientadas a la toma de decisiones"





Conceptos y Definiciones

 "DW es un repositorio de datos específicamente construido y mantenido para responder sosteniblemente a las necesidades de información estratégica, táctica y operativa, de los principales responsables del negocio. DW representa en cada organización el ideal de la única fuente de datos necesaria para construir todo tipo de sistema que brinde soporte a la toma de decisiones". (E.J. Alonso).





Conceptos y Definiciones

"Data Warehouse (DW) es la combinación de dos componentes principales: una base de datos integrada para soporte a la decisión y software relacionado para recopilar, limpiar, transformar y almacenar datos desde una variedad de fuentes operativas y externas" (Autores varios).









No Volátil







Decision

Un **Enterprise Data Warehouse (EDW)** es un DW centralizado que es diseñado para responder a las necesidades de BI de la organización. Considera un modelo de negocio global y consistente que soporte el proceso de toma de decisiones across-the-Enterprise (Bill Inmon, 1992).

Importante: No se compra; se construye / adapta





Conceptos y Definiciones

"Data Warehouse (DW) es una copia de datos transaccionales específicamente estructurados para consultas y reportes" (Fuente: Ralph Kimball).















Producción

Compras

Contabilidad

Ventas

Finanzas

Modelo Dimensional

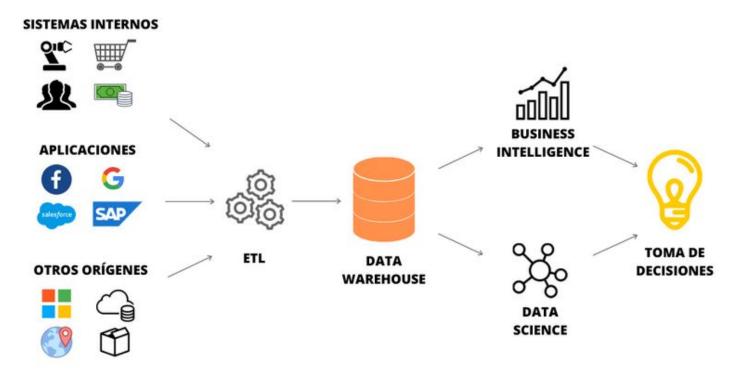
DW es un almacén de datos al que se extrae, limpia, conforma y entrega una fuente de datos dimensional para la consulta y el análisis.

Importante: No se compra; se construye / adapta





El DataWarehouse centro de la Toma de Decisiones







Orígenes e Historia

- En la década de 1970 surge el concepto de Data Mart Dimensional para el comercio minorista.
- En 1983 se presenta el primer sistema de gestión de bases de datos diseñado específicamente para ayudar a la toma de decisiones (Teradata).
- A fines de los años 80, Devlin y Murphy (ambos investigadores de IBM) presentan el concepto de Datawarehouse empresarial.

FCEIA

FICKLIAD DE
CHINDAS DUCTUS,
ROZEMENT ADRIVENSURA



Conceptos, motivación y marco histórico

Dudas / Preguntas







Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.

FCEFA FACULTAD DE CRINCIAS DIACUAS, DICHORAS DI



Introducción a DataWarehouse

- Datos dispersos en distintas plataformas y sistemas.
 - o Única fuente (modelo) de información de la empresa.
- Discrepancias de definiciones entre personas de la misma organización.
 - Única visión de negocio compartida across-the-company
- Datos duplicados e inconsistentes entre distintos sistemas.
 - Datos integrados, únicos, consistentes.
- Sin perspectivas temporales o historia que permitan deducir tendencias.
 - Información histórica e invariante.





- Plazos de entrega no compatibles con necesidades.
 - Tiempo mínimo para satisfacer al negocio. Respuestas a consultas no previamente formuladas.
- Falta de disponibilidad Ubicación, tecnología, Compliance, ...
 - Disponibles de acuerdo al perfil de usuarios; restricciones de acuerdo al perfil
- Altos volúmenes de datos y baja capacidad para el procesamiento y análisis.
 - Alta Performance
- Problemas de Distribución / Publicación.
 - Gobierno.





- Separar el mundo de la operación del mundo de la gestión de negocio, pero con compatibilidad entre ambos.
- Crear conceptos del negocio ausentes en el mundo transaccional.
- Una base de comparación y medición entre entidades dentro y fuera del negocio.
- Posibilidad de definir y crear métricas e indicadores clave de performance (KPI).
- Facilitar la visualización de información de acuerdo con las necesidades (¿exigencias?) del negocio.





- Dar una respuesta efectiva, escalable y sostenible a la alta dirección.
- Acompañar a la empresa en su constante transformación y generación de negocios sin rehacer aplicaciones, BD, procesos,... pero sí adaptarlos.
- Generar un ecosistema ordenado y gobernado por políticas, procesos, metodología.
- Unificar y difundir conceptos y definiciones de negocio mal empleados.





Principios a Considerar al Diseñar un DataWarehouse

- Foco en los Objetivos del Negocio: asegurarse de que el DW está alineado con las prioridades de la empresa y soluciona sus problemas de información.
- **Comenzar con "el fin" en mente**: es fundamental consensuar un alcance final con el negocio,independientemente de la metodología.
- Pensar y diseñar un todo; construir de a poco: tanto los enfoques top-down como bottom-up son compatibles con esta recomendación: construir y entregar incrementalmente.
- **Colabore**: con otros involucrados e iniciativas (gobierno, Calidad, Metadata, ...)





Principios a Considerar al Diseñar un DataWarehouse

- **Sumarizar y optimizar al final**: Construir sobre la base de datos atómicos; no reemplazar detalle por agregaciones y sumarizaciones.
- Promover transparencia y self-service: cuanto más claro se muestre el contexto, mayor será el consumo.
- Divulgue cómo los datos son procesados e integrados.
- Construya Metadata mientras define, analiza, construye: el éxito de los DWs tiene relación directa con la explicación que acompaña a los datos e información. Desde el comienzo es más fácil.

FICEIA FICEIAD DE CIENCIAS DUCIAS, INGENERIA VALIVIANSURA



Introducción a DataWarehouse

Ventajas de Implementar un DW

- Acceso a los datos de forma rápida y fácil.
- Acceso a información coherente y actualizada.
- Reducción de tiempo en el análisis de datos y generación de informes.
- Análisis de tendencias(histórico).





Desventajas de Implementar un DW

- Complejidad en el desarrollo.
- No es una buena solución para datos "no estructurados".
- Tanto la creación como la implementación de un DataWarehouse lleva mucho tiempo y requiere mucho trabajo.
- Es complejo realizar cambios en los tipos de datos, los esquemas fuentes de datos y las búsquedas.
- Requiere una alta inversión inicial.

FICEIA
FICULTAD DE CIRICUAS DUCIUS. INCEMENTA Y ADALMENSURA



Utilidad y funciones

Dudas / Preguntas



FICEIA FACULTAD DE CIENCIAS EJACTAS, INGENIERIA Y AGRITIVENSURA



Introducción a DataWarehouse

Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





Construcción de un DataWarehouse - Diseño

La primera etapa consiste en el diseño de la solución que vamos a implementar.

- Se deben considerar los Requerimientos de negocio y definir el tipo de DataWarehouse
 (EDW, DM, ODS) a implementar.
- Definir la Arquitectura / Metodología a utilizar
 - Top Down (Bill Inmon)

 Modelo Relacional Normalizado
 - Bottom Up (Ralph Kimball) ☐ Modelo Dimensional
- Identificar los orígenes de datos disponibles y requeridos.
 - Transformaciones
 - Limpieza / Completado
 - Integración





Construcción de un DataWarehouse - Construcción

La segunda etapa implica construir el DataWarehouse y los mecanismos de obtención de los datos que incluirá:

- Definir Tecnología (tanto backend del DW como integración y conectividad).
- Definir herramientas de BI que lo utilizarán.
- Identificar forma de detección de cambios
 - CDC / Log / Timestamp
- Construir los procesos de ETL (Extract/Transform/Load) o ELT (Extract/Load/Transform).
 - Carga Inicial / Actualización Periódica

FCEIA FACULTAD DE CIENCIAS DIACUS. INGENERIA Y ADITIMENSURA



Introducción a DataWarehouse

Construcción de un DataWarehouse - Explotación

La tercer etapa consiste en utilizar y mantener el DW:

- Construir Reportes
 - Reportes
 - Tableros / KPI
- Monitorear y Mejorar
 - o Identificar y Agregar Información Nueva.
 - o Monitorear y Mejorar Performance / Recursos.
 - Validar Calidad de los Datos (datos faltantes / errores).



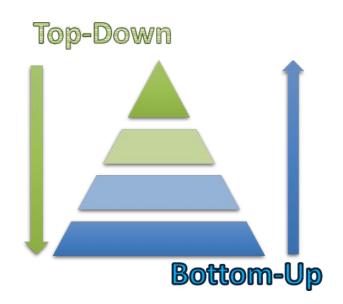


Arquitecturas de DW

Existen dos metodologías generalmente aceptadas al momento de diseñar un DW:

- Bill Inmon "Top-Down"
 - Modelo Relacional Normalizado Atómico

- Ralph Kimball "Bottom-up"
 - Modelo Dimensional Data Marts







Arquitecturas de DW

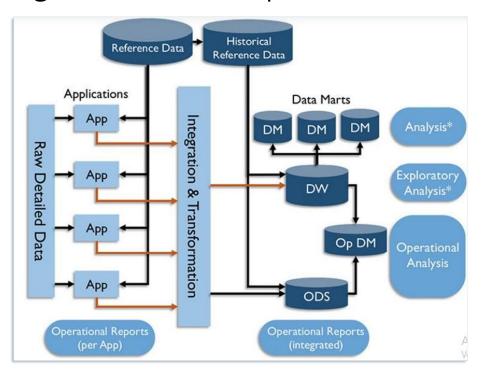
Sin embargo, para ambos modelos:

- El DataWarehouse almacena datos de otros sistemas.
- Los datos están organizados de modo tal que garantice valor agregado.
- DW permite acceder y analizar datos. Sirven para / desde el soporte a la operación hasta el análisis predictivo.
- Las organizaciones construyen DW porque necesitan brindar datos confiables e integrados a la organización y personas autorizadas.





Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory







Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory

La Fábrica de Información Corporativa contiene:

- Aplicaciones: que ejecutan procesos operacionales. Datos detallados desde estas aplicaciones son incluidas en los DW y ODS
- Integración y Transformación: los datos son transformados de manera que puedan integrarse al DW.
- **ODS**: es una BD integrada de datos operacionales. Se cargan desde BD operacionales y desde otras fuentes. Poca historia (1 a 3 meses). Puede ser fuente para cargar el DW.





Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory

La Fábrica de Información Corporativa contiene:

- **DataWarehouse**: el DW provee una única fuente integrada de datos corporativos para la toma de decisiones gerenciales, análisis estratégico y planeamiento. Los datos fluyen en una única dirección: desde las fuentes y ODS a los DM. Datos erróneos son rechazados y reingresados luego de ajustes.
- **Data Marts**: datos preparados para analizar. A veces son parte del DW para necesidades puntuales (datos agregados; modelos dimensionales desnormalizados.





Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory

La Fábrica de Información Corporativa contiene:

- **Data Marts Operacionales**: son DM enfocados en la toma de decisiones tácticas. Se alimentan desde el ODS en lugar del DW (a veces). Historia y volatilidad similar al ODS.
- Reportes Operativos: Salidas de todos los repositorios (DW, DM, ODS).
- Datos Externos, Maestros y de Referencia: Datos adicionales y necesarios para controlar y contextualizar otros datos





Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory

La recolección de datos y su transformación en información y análisis, provoca cambios:

- Funciones: de la ejecución de funciones operativas al análisis del negocio.
- Usuarios: de personal de la línea a decisores
- **Uso**: desde operaciones y procesos estándar a usos personalizados / ad-hoc
- Volumen: pocos datos necesarios para la operación a muchos para una consulta o proceso.





Arquitecturas según B. Inmon - Corporate Information Factory

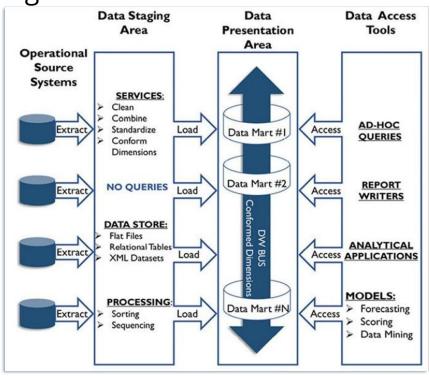
La recolección de datos y su transformación en información y análisis, provoca cambios:

- **Organización de datos**: de acuerdo a visión de gestión en lugar de tareas operativas.
- Integración: de aislados por generación y uso a integrados en un único modelo.
- Tiempo: datos actuales y corrientes a variantes en el tiempo.
- Historia: mucha más historia en DW que en aplicaciones de origen.





Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional







Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional

El DataWarehouse Dimensional contiene:

- **Sistemas Fuente Operativos**: TPS de la empresa. Estas aplicaciones crean los datos que serán integrados en el ODS y DW.
- **Staging Area**: El área de staging de Kimball incluye un conjunto de procesos necesarios para integrar y transformar datos para su presentación. Puede ser comparado con una combinación de las capas de Integración y Transformación y más componentes del CIF de Inmon.





Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional

El DataWarehouse Dimensional contiene:

- Área de Presentación: similar a los Data Marts en el CIF. La diferencia arquitectónica clave es un paradigma integrador de un "DW Bus", como dimensiones compartidas o conformadas que unifican los múltiples mercados de datos
- Herramientas de Acceso a Datos: el approach de Kimball se enfoca en los requerimientos de usuarios finales para seleccionar las herramientas adecuadas.





Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional

El DataWarehouse Dimensional tiene diversas áreas de almacenamiento:

- **Staging Area:** Es un área intermedia de almacenamiento transitorio de datos. Aquí pueden ser transformados, integrados y preparados para su carga en el DW.
- Datos Maestros y de Referencia / Dimensiones Conformadas: Datos Maestros y de Referencia pueden almacenarse en distintos repositorios. El DW alimenta nuevos datos maestros y de referencia, manteniendo las Dimensiones Conformadas para distintos repositorios





Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional

El DataWarehouse Dimensional tiene diversas áreas de almacenamiento:

- Central Warehouse: una vez transformados y preparados, el DW mantiene datos en una capa "atómica". La estructura de esta área es desarrollada teniendo en cuenta aspectos de Performance y patrones de uso. Algunos elementos de diseño pueden ser:
 - La relación entre la clave de negocio y claves subrogadas (performance).
 - Índices y claves foráneas para soportar dimensiones.
 - Técnicas de CDC para detectar, mantener y almacenar historia.





Arquitecturas según R. Kimball - DataWarehouse Dimensional

El DataWarehouse Dimensional tiene diversas áreas de almacenamiento:

- **ODS:** una versión de almacenamiento de datos con baja latencia para uso operativo. Se actualiza más rápido que el DW (poca historia). Útil para intervalos de refresco frecuentes, con el tiempo podrían integrase con DW o DM para datos real-time.
- **Data Marts**: Es un tipo de almacenamiento frecuentemente usado para la capa de presentación. Orientado para un área temática, departamento o proceso. Pueden formar la base de un DW virtualizado ("suma" de los DM).
- **Cubos**: Modelos OLAP. Pueden implementarse como Relacionales, Multidimensionales o Híbridos.





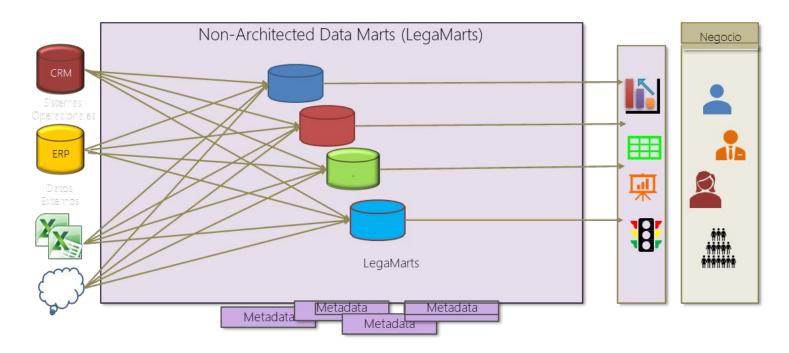
Interpretación de Arquitecturas

A continuación analizaremos algunas arquitecturas según los dos modelos analizados y variaciones a los mismos.





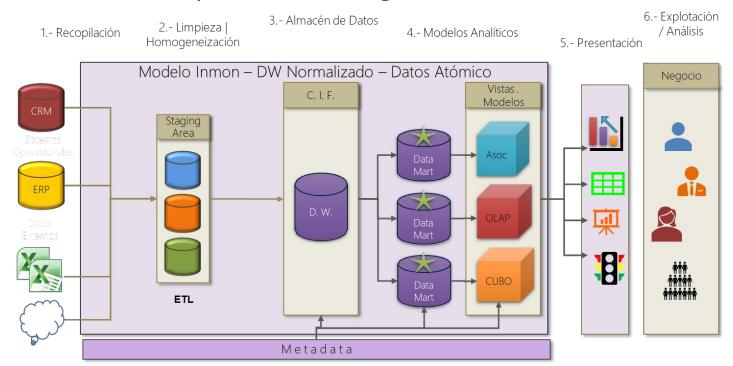
Interpretación de Arquitecturas - Sin Arquitectura







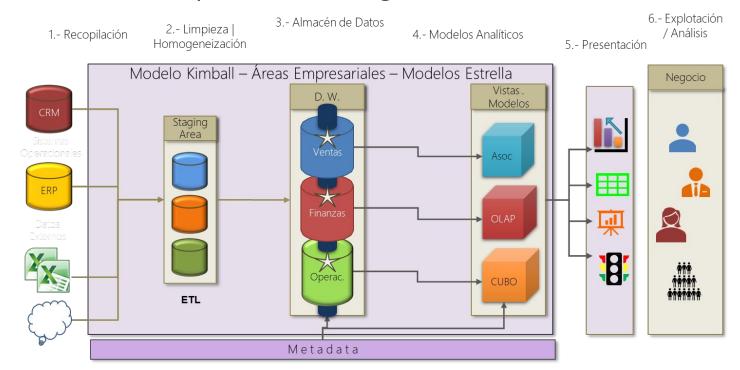
Interpretación de Arquitecturas - Según B. Inmon







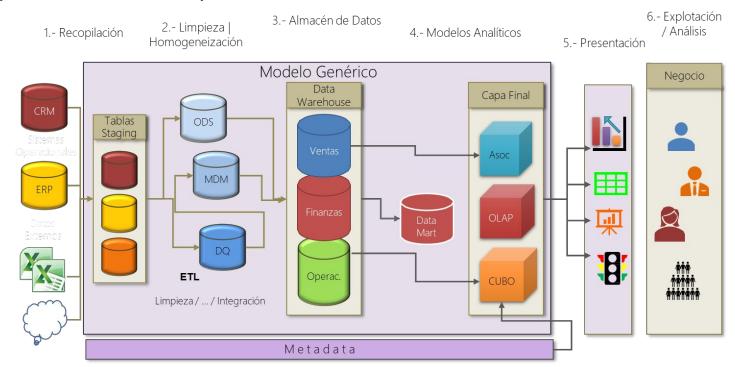
Interpretación de Arquitecturas - Según R. Kimball







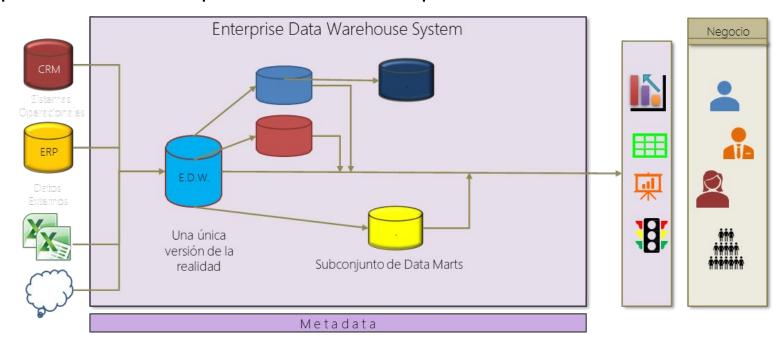
Interpretación de Arquitecturas - Modelo Mixto







Interpretación de Arquitecturas - Enterprise DataWarehouse

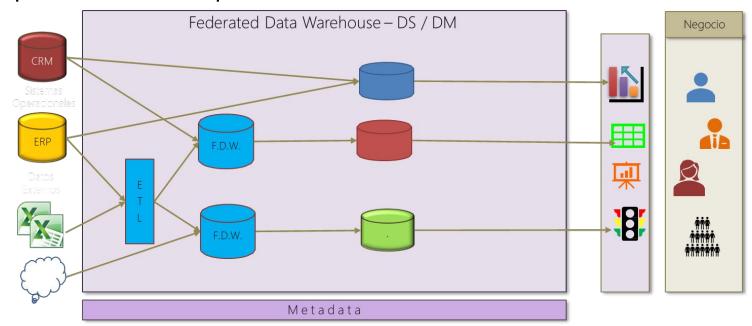


La diferencia está en la metodología, el approach, las herramientas, las técnicas, el enfoque, las prioridades, los destinatarios, ... Todo





Interpretación de Arquitecturas - DataWarehouse Federado







Arquitecturas - Componentes en Común

Independientemente de la Arquitectura seleccionada, todos los DW tienen elementos en común:

- **ETL**: El proceso de Extracción Transformación Carga
- Arquitectura: alguna, clásica o adaptación / interpretación
 - Interacción entre los distintos componentes
 - Repositorios de Información
 - Procesos
- Explotación: capa de visualización / consultas / análisis en línea / Balanced Scorecard /
 KPIs, etc. etc.

FCEIA FICULTAD DE CRIMONS DUCINS.



Generación y construcción de DW: ETL

Dudas / Preguntas



FICEFA FACULTIAD DE CIENCIAS BUCINAS, INGENERIA Y ADMINISTRA



Introducción a DataWarehouse

Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





Tipos de DW - DataWarehouse Empresarial (EDW)

- Orientado a la toma de decisiones estratégicas a nivel organización. Contiene información histórica.
- Incorpora e integra datos de **todas las áreas de la organización** y también puede incluir datos externos.
- Fácil y rápido de consultar (auge de herramientas de explotación de datos).
- Información unificada y homogeneizada. Organización multidimensional y jerárquica de los datos.





Tipos de DW - DataMart (DM)

- Orientado a la toma de decisiones estratégicas departamentales (no a nivel organización). Contiene información histórica.
- Incorpora e integra datos de una o varias áreas de la organización y datos externos, todos ellos relacionados a un tema específico (Ventas, Compras, RRHH, etc.)
- Podríamos considerarlo una "partición" de un Datawarehouse empresarial.
- Implica redundancia de datos entre distintos datamarts.





Tipos de DW - DataMart (DM)

Algunos **MITOS** sobre los **DataMarts**:

- Son pequeños.
- Son menos complejos de construir / más rápido de obtener que un Data Warehouse.
- Son escalables a un Data Warehouse.
- Pueden ser dinámicamente integrados para formar un Data Warehouse.
- Contienen una única área temática.
- Son más flexibles que los Data Warehouse.





Tipos de DW - Comparación DataWarehouse vs DataMart

	Data Warehouse	Data Mart
Alcance	 Neutral a las aplicaciones Centralizado, compartido Cruza toda la Empresa 	 Requerido por una aplicación específica Departamental Orientado a procesos de negocio Múltiples BD con datos redundantes
Perspectiva de los Datos	Detallados e HistóricosPoca sumarizaciónSuavemente desnormalizado	Detallado (algo de historia)SumarizadoFuertemente desnormalizado
Temas	Múltiples áreas temáticas	 Única y múltiples áreas temáticas parciales Snapshot de fuentes operacionales





Tipos de DW - Comparación DataWarehouse vs DataMart

	Data Warehouse	Data Mart
Fuentes de Datos	MuchasOperacionales, datos externos	PocasOperacionales, datos externosSnapshot de BD OLTP
Tiempo de Implementación	 9-18 meses para la 1era etapa (2 o 3 áreas temáticas) Implementación en múltiples etapas 	• 4 a 12 meses
Características	Flexible, extensibleDurable/estratégicoOrientación a los Datos	 Restrictivo, no-extensible Corta vida/táctico Orientación al Proyecto





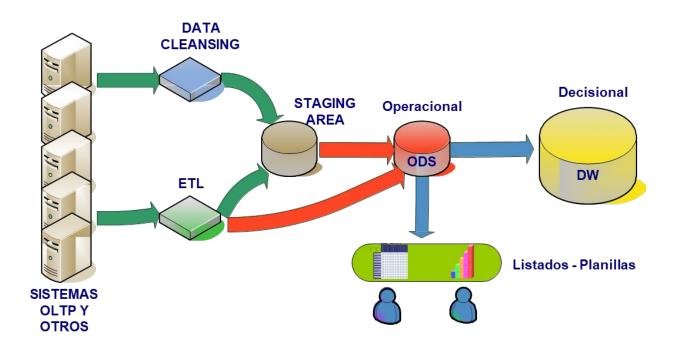
Tipos de DW - Operational Data Store (ODS)

- Orientado a la toma de decisiones tácticas (corto plazo) u operativas. Posee información de un período reciente (near real time) y acotado de tiempo la cual es actualizada frecuentemente.
- Incorpora e integra datos de una o varias áreas de la organización y datos externos, todos ellos relacionados a un tema específico (Ventas, Compras, RRHH, etc.).
- Puede usarse como paso previo para preparar datos y luego importarlos en un Datawarehouse o Datamart.





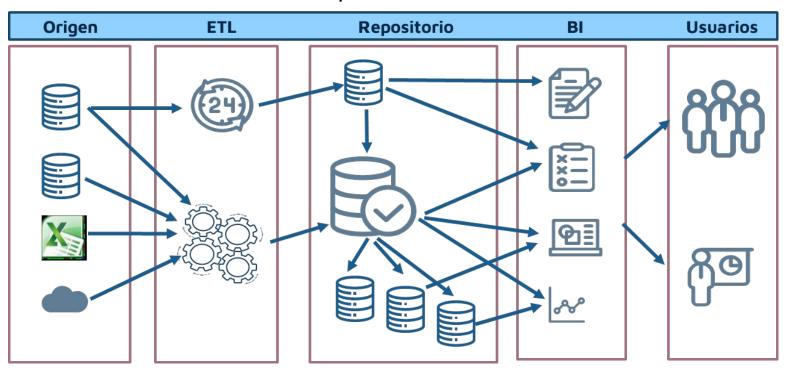
Tipos de DW - Operational Data Store (ODS)







Tipos de DW - Un modelo completo de EDW + DM + ODS







Tipos de DW - Base de Datos Híbrida o DW Virtual

- Algunos motores de base de datos permiten la ejecución de consultas / reportes masivos directamente sobre las bases de datos operacionales (sistemas transaccionales u OLTP).
- El uso de tecnologías como "Columnar Store" o "Database In Memory" permite ejecutar consultas para la toma de decisiones en los sistemas OLTP sin afectar la performance ni la operatoria normal de los sistemas transaccionales.
- No requieren desarrollo de ETLs ni servidores / bases de datos adicionales al OLTP pero requieren recursos (memoria / almacenamiento) y diseños adicionales (Columnar Store / In Memory / Materialized Views).





Tipos de DW - Base de Datos Híbrida o DW Virtual

Características:

- **Acceso**: Los usuarios finales pueden acceder a bases de datos operacionales directamente, usando cualquier herramienta que posibilite "la red de acceso de datos".
- **Consultas**: Se pueden colocar las cargas de consulta no planificadas más grandes sobre sistemas operacionales.
- **Solución**: Surge de la necesidad de obtener datos operacionales, a partir de una clase relativamente grande de usuarios finales donde la frecuencia probable de pedidos es baja.
- **Conclusión**: Si no hay ETL ni repositorio destino \rightarrow **no hay DW.**

FCEIA

FACULTAD DE
CIENCAS DUCUSS,
INCREMENT Y ADRIVENSURA



Tipos de DataWarehouse

Dudas / Preguntas



FICEIA FICULTAD DE CHINONS DIACTAS.



Introducción a DataWarehouse

Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





DataWarehouse versus Relacional

Tanto un DW como una base de datos relacional son sistemas de almacenamiento de datos, que permiten almacenar grandes cantidades de datos estructurados. Ambos pueden ser consultados y actualizados con transacciones.

La principal diferencia entre los dos es que un **DW está diseñado específicamente para el análisis**, mientras que las bases de datos están **diseñadas principalmente para uso**"**transaccional**". Además, los DataWarehouse almacenan **datos históricos y agregados** (a menudo de fuentes dispares), mientras que las bases de datos a menudo sólo almacenan estados de información recientes o actuales asociados a una aplicación específica.





DataWarehouse versus Relacional - General

	DataWarehouse	Base de Datos Relacional
Propósito	Análisis de Datos (Data Out)	Registro de Datos (Data In)
Datos	Históricos / Sumarizados	Actuales / Detallados / Completo
Alcance	Global (EDW) / Temático (DM / ODS)	Específico a la Aplicación
Consulta	Analiticas / Reportes Complejos (OLAP)	Individuales / Limitados (OLTP)
Usuarios	Directores / Gerentes (Reducido)	Todos (Masivo)





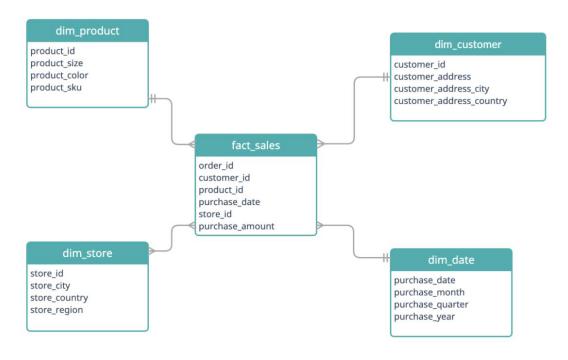
DataWarehouse versus Relacional - General

	DataWarehouse	Base de Datos Relacional
Transacciones	Pocas y Masivas (ETL diario / semanal / mensual)	Mucha y Atómicas (emisión de comprobantes, etc.)
Disponibilidad	Según Necesidad	24 * 7 * 365
Normalización	Variable (usualmente Mínima)	Alta
Integridad	Garantizada por el ETL	Implementada en la DB
Duración	Histórica (versionado)	Volátil (datos se sobrescriben)
Modelo	Star o Snowflake	Relacional





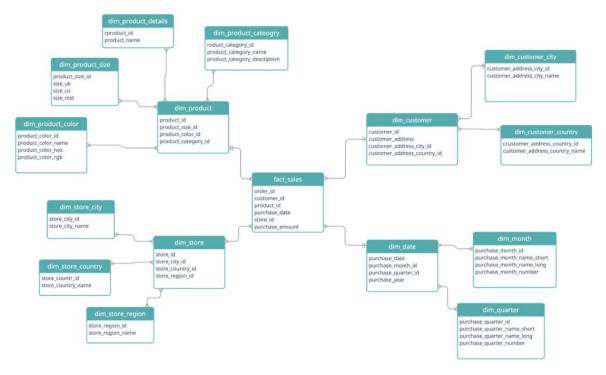
Modelo Star (Estrella) - DataWarehouse "Denormalizado"







Modelo Snowflake (Copo de Nieve) - DataWarehouse "Normalizado"







Star Versus Snowflake

	Star	Snowflake
Normalización	No Normalizado	Normalizado
Redundancia	Alta	Baja
Complejidad de Queries	Baja	Media a Alta
Performance	Alta	Depende del nivel de análisis
Almacenamiento	Requiere más espacio	Requiere menos espacio
Integridad	Menor	Mayor
Diseño	Fácil Creación / Difícil Cambio	Difícil Creación / Fácil Cambio





Comparativa con Bases de Datos Relacionales

Dudas / Preguntas



FICEIA FICULIAD DE CIENCIAS EJACTAS.



Introducción a DataWarehouse

Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





Ejemplos Prácticos

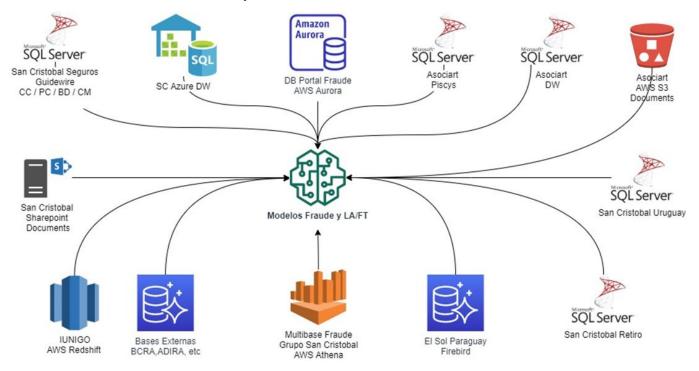
- Bancos: Identificar clientes más rentables.
- **Telecomunicaciones**: Identificar potenciales clientes que quieran cambiar de compañía.
- **Seguros**: Reclamos y patrones de clientes de riesgo.
- Fabricantes: comparativas de costos de las líneas de producto.
- Comercio Minorista: Características demográficas de los clientes y patrones de compra.





Ejemplo Práctico de DW Empresarial









Casos de éxito - Amazon



Reducción de fraudes y agilización de precios dinámicos

Amazon, el gigante minorista online y que recientemente implementó tiendas físicas, ha sabido aprovechar las bondades del Business Intelligence para **optimizar la detección de fraudes y además la personalización en la atención al cliente**.

Con la integración Big Data han reforzado su seguridad con un sistema de detección de fraude de tarjetas de crédito y débito, reduciendo hasta un 50% los actos fraudulentos.

También han mejorado su estrategia comercial utilizando **precios dinámicos** que cambian cada 2 minutos, en comparación a otros minoristas que tardan semanas y meses para actualizar sus precios.





Casos de éxito - Staples



Procesamiento de data y pronósticos de ventas

Staples, es otro caso exitoso del **Business Intelligence**, esta gran cadena minorista que tiene presencia en América latina, maneja aproximadamente 10 millones de transacciones por semana, lo que anteriormente resultaba muy difícil de manejar. Aprovechando esta tecnología han logrado lanzar **campañas de marketing dirigidas y pronosticar sus ventas diarias**.





Casos de éxito - CVS



Gestión de Inventario

El retailer del área farmacéutica **CVS**, con casi 1000 tiendas en los Estados Unidos de América, experimentó problemas en cuanto a los artículos que vendía, los cuales presentaban errores en cuanto a su clasificación debido a la mala gestión del inventario.

A través del Business Intelligence y el big data, se hizo posible **rastrear los movimientos de productos en el inventario** utilizando para ello 160 indicadores clave, lo que permitió una **gestión más eficiente de inventario**.





Casos de éxito - Waitrose



Previsión de Ventas

Waitrose, es la cadena de supermercados más grande del Reino Unido, pero su demanda varía según la temporada, lo que representó un desafío para la compañía que pudo resolver a través del business intelligence.

Al integrar esta solución se facilita (tanto en la tienda física como en su plataforma online) el **identificar las demandas a nivel de cada tienda** y **pronosticar qué productos** deben tener disponibles en función de las necesidades del cliente en cada temporada.





Casos de éxito - Tesco



Marketing Personalizado

Este caso de éxito de business intelligence corresponde al multinacional **Tesco**, la cual se caracteriza por adoptar tecnologías de vanguardia para mejorar la calidad de sus servicios.

Pensando en optimizar sus campañas de marketing personalizadas, implementaron el Big Data a su sistema obteniendo un incremento en el uso de sus tarjetas de crédito propias y en el uso de cupones distribuidos a sus clientes mediante el e-mail marketing.

FCEIA

HICKLING DE CHINGAS DUCINS, INGENIERA Y ARANYONG A



Ejemplos prácticos / Casos de Éxito

Dudas / Preguntas



FICEIA FACILIA DE CIENCIAS BUCINS, BUC



Introducción a DataWarehouse

Contenido de la Unidad

- Conceptos, motivación y marco histórico.
- Utilidad y funciones.
- Generación y construcción de DW: ETL
- Tipos de DataWarehouse.
- Comparativa con Bases de Datos Relacionales.
- Ejemplos prácticos / Casos de Éxito.
- Resumen.





Resumen de la Unidad

Durante esta unidad hemos aprendido:

- La evolución de los sistemas de información y cómo coexisten en una organización cualquiera.
- Algunos problemas típicos que las organizaciones modernas enfrentan al trabajar con datos.
- Conceptos y definiciones de Business Intelligence, Data Warehouse y Data Warehousing.
- Esquemas resumidos de arquitectura que las empresas construyen o podrían construir; sus diferencias y ventajas.

FICEIA FICULIA DE CINCIAS BUCIUS, BIGGINERA LA LAGUANNO INA.



Introducción a DataWarehouse

Resumen de la Unidad

Durante esta unidad hemos aprendido:

- Approaches, Arquitecturas y Metodologías de DW difundidas mundialmente.
- Pasos comunes de diferentes metodologías para la construcción de un DW.
- Algunos roles críticos en proyectos de DW.
- Resumen de metodologías ágiles aplicables a proyectos de DW.





Bibliografía Recomendada



- Inmon, W. H., Imhoff Claudia and Sousa Ryan. The Corporate Information Factory.2nd ed. John Wiley and Sons, 2000. Print.
- Kimball, Ralph, and Ross Margy . The Data Warehouse
 Toolkit: The Definitive Guide to Dimensional Modeling. 3d ed.
 Wiley, 2013. Print.
- Laudon, Kenneth, and Laudon, Jane. Sistemas de Información Gerencial. 14th ed. Pearson, 2016. Print

