# **Conteúdo Programático**

- 1. Introdução ao Data Warehouse
- 2. Arquitetura do Data Warehouse
- 3. OLAP
- 4. Projeto do Data Warehouse

#### Unidade 1

# Introdução ao Data Warehouse

- Sistemas de Apoio à Decisão
- Conceituação de Data Warehouse
- Principais Características

# Sistemas de Apoio à Decisão

- Informação
  - Melhor recurso do qual uma empresa pode dispor para tomar decisões estratégicas
  - Obtida analisando dados históricos sobre vendas, produção, clientes, etc.
- Análise dos dados
  - Fornece informações vitais para a empresa
  - Pode aumentar a competitividade da empresa
  - Era feita intuitivamente pelos gerentes

## Sistemas de Apoio à Decisão

- Dificuldades para obter informação
  - Quantidade de dados a serem analisados cresce com a expansão do negócio e com o passar dos anos
  - Dados conflitantes vindos de fontes diferentes podem gerar informações desencontradas
  - Impossível para um ser humano manter e analisar todos os dados
  - Informação não é mais mantida por gerentes devido à mobilidade no mercado de trabalho

# Sistemas de Apoio à Decisão

- Sistemas de Apoio à Decisão (SAD)
  - Usam dados históricos mantidos em um banco de dados convencional
  - Dados históricos são analisados usando técnicas de mineração de dados para obter informações usadas na tomada de decisões
  - Estatísticas de venda, produção, clientes, etc. podem ser levantadas e consideradas para tomar decisões estratégicas de negócio

# Sistemas de Apoio à Decisão

- Benefícios dos Sistemas de Apoio à Decisão
  - Determinar o mercado-alvo de um produto
  - Definir o preço de um produto, criar promoções e condições especiais de compra
  - Verificar a eficácia de campanhas de marketing
  - Otimizar a quantidade de produtos no estoque
  - Responder rapidamente a mudanças no mercado e determinar novas tendências
- ... ou seja, ganhar eficiência e lucratividade

# Sistemas de Apoio à Decisão

- Problema: dados históricos não são mantidos nos BDs da empresa
  - Volume de dados seria muito grande
  - Desempenho seria insatisfatório
- Solução: criar um BD exclusivamente para manter os dados históricos
  - Especializado para realizar poucas consultas sobre um grande volume de dados
  - Surge o Data Warehouse (DW)

- Histórico
  - Criado pela IBM na década de 60 com o nome Information Warehouse
  - Relançado diversas vezes sem grande sucesso
  - O nome Data Warehouse foi dado por William H. Inmon, considerado o pai desta tecnologia
  - Tornou-se viável com o surgimento de novas tecnologias para armazenar e processar uma grande quantidade de dados

### **Data Warehouse**

- O que é?
  - Sistema que armazena dados históricos usados no processo de tomada de decisão
  - Integra os dados corporativos de uma empresa em um único repositório
- Para que serve?
  - Para criar uma visão única e centralizada dos dados que estavam dispersos em diversos BDs
  - Permite que usuários finais executem consultas, gerem relatórios e façam análises

- BDs usados nas aplicações de negócio são chamados BDs operacionais
- DW é um BD informacional alimentado com dados dos BDs operacionais da empresa
  - Disponibiliza dados atuais e a dados históricos
  - Dados podem ser sumarizados (condensados) para que sejam analisados
  - Contém também metadados, que são dados sobre os dados armazenados no DW

### **Data Warehouse**

- Então o Data Warehouse é apenas um BD que contém também dados históricos?
- Para que seja considerado um Data Warehouse, um banco de dados deve:
  - Coletar dados de várias fontes
  - Dados coletados devem ser transformados para que haja uma visão única dos dados
  - Dados devem ser usados por aplicativos para obter informações que dêem apoio à decisão

	BD Operacional	Data Warehouse	
Usuários	Funcionários	Alta administração	
Utilização	Tarefas cotidianas	Decisões estratégicas	
Padrão de uso	Previsível	Difícil de prever	
Princípio de funcionamento	Com base em transações	Com base em análise de dados	
Valores dos dados	Valores atuais e voláteis	Valores históricos e imutáveis	
Detalhamento	Alto	Sumarizado	
Organização dos dados	Orientado a aplicações	Orientado a assunto	

# **Principais Características**

- De acordo com a definição dada por Inmon, um Data Warehouse deve ser:
  - Orientado a assunto
  - Integrado
  - Não-volátil
  - Variável com o tempo

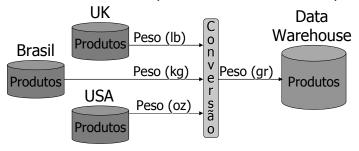
# **Principais Características**

- Orientação a assunto
  - Os dados em um DW são organizados de modo a facilitar a análise dos dados
  - Dados são organizados por assunto e não por aplicação, como em BDs operacionais



# **Principais Características**

- Integração
  - Dados de um DW provém de diversas fontes
  - Dados podem ser sumarizados ou eliminados
  - Formato dos dados deve ser padronizado para uniformizar nomes, unidades de medida, etc.

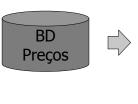


# **Principais Características**

- Não-Volátil
  - Dados não são mais alterados depois de incluídos no DW
  - Operações no DW
    - Em um BD operacional é possível incluir, alterar e eliminar dados
    - ■Já no DW é possível apenas incluir dados
  - Garante que consultas subseqüentes a um dado produzirão o mesmo resultado

# **Principais Características**

- Variável com o Tempo
  - Os dados no DW são relativos a um determinado instante de tempo



Produto	Preço	
Caneta Azul	0,50	
Lápis Preto	0,30	



Produto	Jan/03	Fev/03	Mar/03
Caneta Azul	0,40	0,45	0,50
Lápis Preto	0,25	0,28	0,30

#### Unidade 2

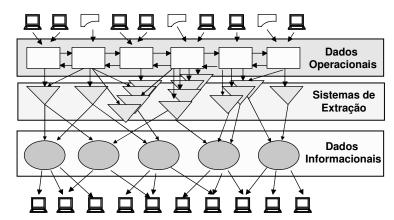
# Arquitetura do Data Warehouse

- Estrutura Interna
- Granularidade
- Data Marts
- Metadados
  - Acesso aos Dados
- Tipos de DW

19

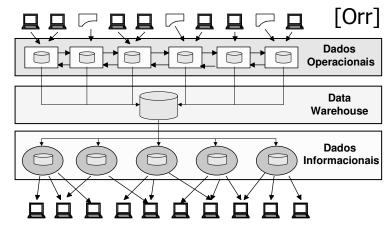
# **Arquitetura do Data Warehouse**

■ Sistemas de Extração Tradicionais [Orr]



## **Arquitetura do Data Warehouse**

Sistemas baseados em Data Warehouse



21

## **Arquitetura do Data Warehouse**

- Principais tarefas efetuadas pelo DW
  - Obter dados dos BDs operacionais e externos
  - Armazenar os dados
  - Fornecer informações para tomada de decisão
  - Administrar o sistema e os dados
- Principais componentes do DW
  - Mecanismos para acessar e transformar dados
  - Mecanismo para armazenamento de dados
  - Ferramentas para análise de dados
  - Ferramentas de gerência

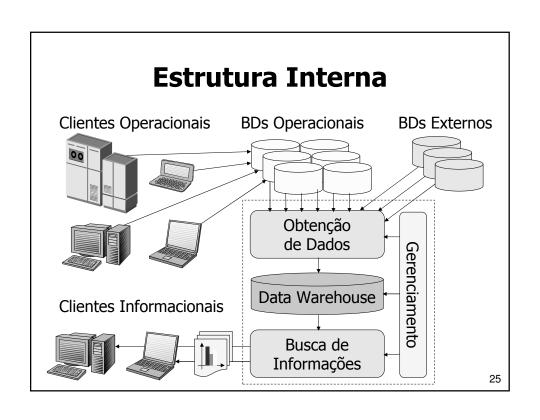
## **Estrutura Interna**

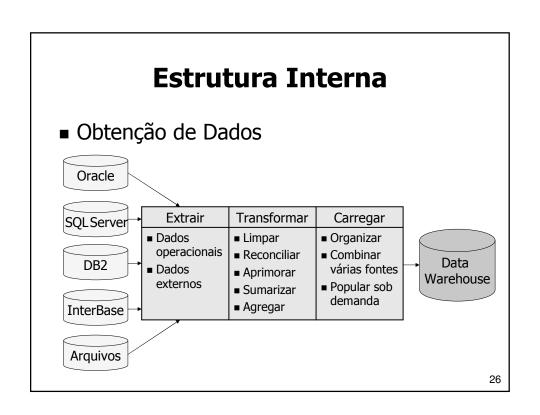
- Requisitos do DW
  - Eficiente
    - Grande volume de dados imutáveis
    - Processamento paralelo e/ou distribuído
  - Confiável
    - Funcionamento do sistema
    - Resultado das análises
  - Expansível
    - Crescente volume de dados
    - Maior número de fontes de dados

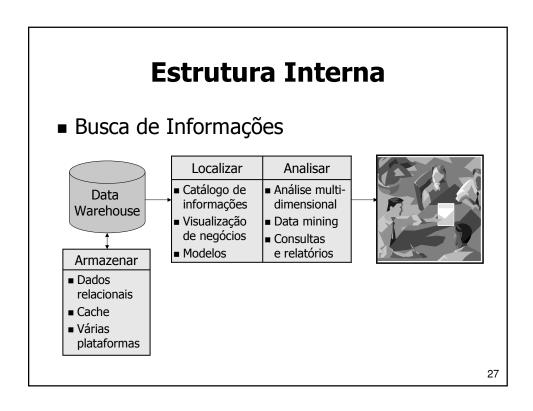
23

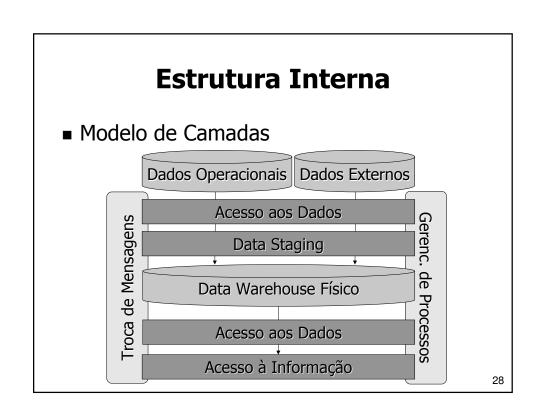
## **Estrutura Interna**

- Em geral são usados BDs relacionais para armazenar os dados do DW
  - Capazes de manter e processar grandes volumes de dados
  - Otimizados para lidar com dados imutáveis
- As ferramentas de análise empregam:
  - Técnicas de mineração de dados
  - Inteligência artificial: redes neurais, fuzzy, etc.
  - A Internet: Web mining, agentes móveis, etc.









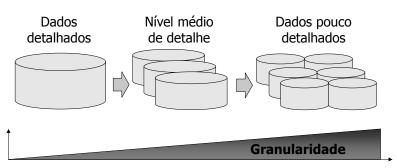
### **Estrutura Interna**

- Funções das Camadas do DW
  - Dados Operacionais/Externos: fontes de dados
  - Acesso aos Dados: extrair dados dos BDs
  - Data Staging: transformar e carregar dados
  - Data Warehouse Físico: armazenar dados
  - Acesso aos Dados: localizar dados para análise
  - Acesso à Informação: analisar dados
  - Troca de Mensagens: transportar dados
  - Gerenc. de Processos: controlar atividades

29

## **Granularidade**

- Granularidade
  - Nível de detalhe dos dados
  - De extrema importância no projeto do DW



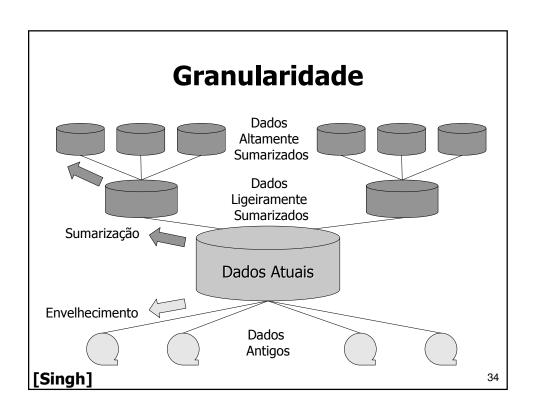
- Definir a granularidade adequada é vital para que o DW atenda seus objetivos
  - Mais detalhes → Mais dados → Análise mais longa → Informação mais detalhada
  - Menos detalhes → Menos dados → Análise mais curta → Informação menos detalhada
- Para evitar que se perca informação são criados vários níveis de granularidade

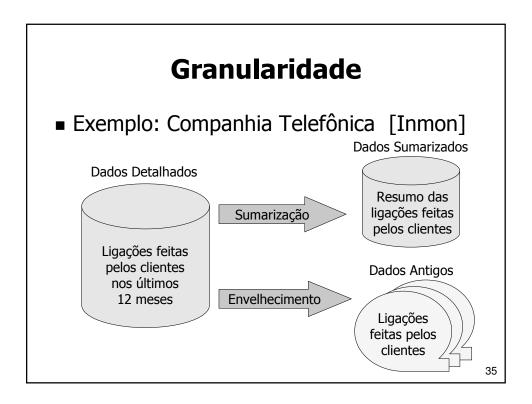
31

### **Granularidade**

- Dados x Granularidade
  - Dados Atuais
    - Refletem acontecimentos recentes
    - Alto nível de detalhe (baixa granularidade)
  - Dados Sumarizados (1 ou + níveis)
    - Dados históricos condensados
    - Menor nível de detalhe (maior granularidade)
  - Dados Antigos
    - Dados históricos mantidos em fita, CD, etc
    - Alto nível de detalhe (baixa granularidade)

- Processo de sumarização
  - Aplica um novo esquema de modo a condensar os dados
  - Ex.: armazenar totais, médias, etc.
- Processo de envelhecimento
  - Transfere os dados antigos do HD para fita, CD, etc.
  - Mantém o nível de detalhe para que nenhuma informação seja perdida





■ Exemplo: Companhia Telefônica (cont.) **Dados Detalhados Dados Sumarizados Dados Antigos** Ligações Ligações Ligações Origem Cliente Origem Destino Mês Destino Início **Pulsos** Início Fim LongaDist Fim Tarifa ValConta Tarifa Status Status Nº de registros: Nº de registros: Nº de registros: ligações efetuadas ligações nos contas emitidas últimos 12 meses pela empresa pela empresa 36

- Quanto menor a granularidade, mais detalhada é a informação disponível
  - No exemplo anterior, poderíamos determinar se o cliente A ligou para B na semana passada
  - Também poderíamos verificar se A faz muitas chamadas de longa distância
- Durante o processo de sumarização, algumas informações podem ser perdidas
  - Não seria possível saber se A ligou para B
  - É possivel verificar o padrão de consumo de A

#### **Data Marts**

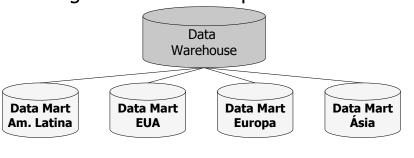
- Dados mantidos no DW são separados por assunto em subconjuntos de acordo com:
  - A estrutura interna da empresa
  - O processo de tomada de decisão
- Estes subconjuntos dos dados são chamados de Data Marts

Data Mart Financeiro Data Mart Vendas

Data Mart Marketing Data Mart Produção

## **Data Marts**

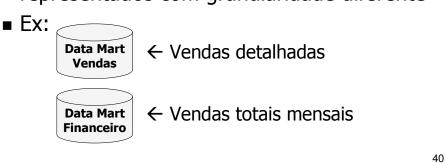
- Um Data Mart desempenha o papel de um DW departamental, regional ou funcional
- Uma empresa pode construir seus Data Marts gradativamente a partir do DW



39

### **Data Marts**

- Dados podem ser repetidos em dois ou mais Data Marts
- Os mesmos dados podem estar representados com granularidade diferente



## **Metadados**

- Os Metadados são dados sobre os dados
  - Para cada atributo mantido no DW há uma entrada no dicionário de dados
  - Os dados são processados, atualizados e consultados partindo dos metadados
  - Usuários ficam conhecendo a estrutura e o significado dos dados
  - No BD operacional, a estrutura e o significado dos dados estão embutidos nas aplicações

41

### **Metadados**

- Camadas de Metadados
  - Metadados Operacionais
    - Definem a estrutura dos dados operacionais
  - Metadados do DW
    - Orientados por assunto
    - Informam como os dados do DW foram calculados e como devem ser interpretados
  - Metadados do Usuário
    - Organizam os metadados do DW com base em conceitos familiares ao usuário final

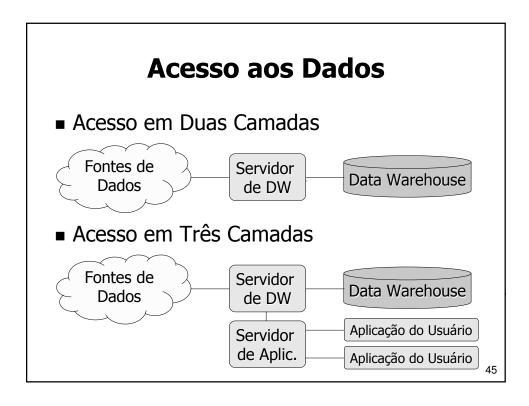
### **Metadados**

- Classificação em função dos dados descritos
  - Metadados de Mapeamento
    - ■Como BDs operacionais são mapeados no DW
  - Metadados de Sumarização
    - ■Como os dados foram sumarizados no DW
  - Metadados Históricos
    - Como a estrutura dos dados vem mudando
  - Metadados de Padrões de Acesso
    - Como os dados do DW vem sendo acessados
  - Metadados de Miscelânea

43

### **Metadados**

- Fontes de Metadados
  - Código fonte dos SBDs operacionais
  - Diagramas CASE de BDs operacionais e do DW
  - Documentação dos BDs operacionais e do DW
  - Entrevistas com usuários, administradores e programadores dos BDs e do DW
  - O ambiente de DW
    - Freqüência de acesso aos dados, tempo de resposta, controle de usuários, etc.



## **Tipos de Data Warehouse**

- DW baseado em Servidor
  - Mainframe ou servidor de rede local (LAN)
- DW Virtual
  - Reúne dados operacionais e dados históricos mantidos em BDs – não há um DW central
- DW Distribuído
  - DW global reúne dados de vários DWs locais
- DW baseado na Web
  - Dados provenientes da World Wide Web