

Universidade de Brasília - UnB Faculdade UnB Gama - FGA Engenharia de Software

Extração e Visualização de Métricas de Código-Fonte em um ambiente de *Data Warehousing*

Autor: Guilherme Baufaker Rêgo

Orientador: Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri

Coorientador: Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles

Brasília, DF 2013



Guilherme Baufaker Rêgo

Extração e Visualização de Métricas de Código-Fonte em um ambiente de *Data Warehousing*

Monografia submetida ao curso de graduação em Engenharia de Software da Universidade de Brasília, como requisito parcial para obtenção do Título de Bacharel em Engenharia de Software.

Universidade de Brasília - UnB Faculdade UnB Gama - FGA

Orientador: Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri

Coorientador: Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles

Brasília, DF 2013

Guilherme Baufaker Rêgo

Extração e Visualização de Métricas de Código-Fonte em um ambiente de $Data\ Warehousing/$ Guilherme Baufaker Rêgo. – Brasília, DF, 2013-

 $52~\mathrm{p.}$: il. (algumas color.) ; 30 cm.

Orientador: Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri

Coorientador: Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles

Trabalho de Conclusão de Curso – Universidade de Brasília - Un
B Faculdade Un
B Gama - FGA , 2013.

1. Métricas de Código-Fonte. 2. DWing. I. Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri. II. Universidade de Brasília. III. Faculdade UnB Gama. IV. Extração e Visualização de Métricas de Código-Fonte em um ambiente de *Data Warehousing*

 $CDU\ 02{:}141{:}005.6$

Guilherme Baufaker Rêgo

Extração e Visualização de Métricas de Código-Fonte em um ambiente de *Data Warehousing*

Monografia submetida ao curso de graduação em Engenharia de Software da Universidade de Brasília, como requisito parcial para obtenção do Título de Bacharel em Engenharia de Software.

Trabalho aprovado. Brasília, DF, 05 de dezembro de 2013:

Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri Orientador

Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles Coorientador

Prof. Dr. Rodrigo Bonifácio de Almeida Convidado 1

Titulação e Nome do Professor Convidado 02

Convidado 2

Brasília, DF 2013

		ninha bisavó ma meus exemplos	

Agradecimentos



Resumo

O resumo deve ressaltar o objetivo, o método, os resultados e as conclusões do documento. A ordem e a extensão destes itens dependem do tipo de resumo (informativo ou indicativo) e do tratamento que cada item recebe no documento original. O resumo deve ser precedido da referência do documento, com exceção do resumo inserido no próprio documento. (...) As palavras-chave devem figurar logo abaixo do resumo, antecedidas da expressão Palavras-chave:, separadas entre si por ponto e finalizadas também por ponto. O texto pode conter no mínimo 150 e no máximo 500 palavras, é aconselhável que sejam utilizadas 200 palavras. E não se separa o texto do resumo em parágrafos.

Palavras-chaves: latex. abntex. editoração de texto.

Abstract

This is the english abstract.

 $\mathbf{Key\text{-}words}:$ latex. abntex. text editoration.

Lista de ilustrações

Figura 1 — Modelo de Informação da ISO 15939 extraído de Gomes (2011)	17
Figura 2 — Modelo de Qualidade do Produto da ISO 25023 adaptado de ISO/IEC	
25023 (2011)	19
Figura 3 – Arquitetura de um ambiente de <i>Data Warehousing</i> extraído de Rocha	
$(2000) \ldots \ldots$	24
Figura 4 – Exemplo de Esquema Estrela extraído de Times (2012)	26
Figura 5 – Exemplo de Cubo Multidimensional de dados extraído de Times (2012)	27
Figura 6 – Exemplo de Dashboard extraído de Minardi (2013)	32
Figura 7 – Outro exemplo de Dashboard extraído de Minardi (2013)	32
Figura 8 – Arquitetura do Ambiente de Dwing para Métricas de Código-Fonte	33
Figura 9 – Ciclos de Desenvolvimento do Trabalho de Conclusão de Curso	37
Figura 10 - Gráfico de Gantt do Trabalho de Conclusão de Curso	37
Figura 11 — Quadro <i>Kanban</i> do Trabalho de Conclusão de Curso	38
Figura 12 – Modelo Dimensional do Data Warehouse	43

Lista de tabelas

Tabela 1 – Modelo de Informação para metodologias ágeis com base na ISO/IEO	3
15939 (2002)	18
Tabela 2 – Nome dos Intervalos de Frequência	22
Tabela 3 – Intervalos das Métricas para Java e C++	23
Tabela 4 – Diferenças entre OLAP e OLTP extraído de Times (2012), Rocha	a
(2000) e Neri (2002)	28
Tabela 5 $-$ Exemplo do Total de Vendas de uma Rede de Lojas no mês de Novembro	bro 29
Tabela 6 – Exemplo do Total de Vendas de uma rede de lojas no mês de novembro	Э
com a dimensão Produto	29
Tabela 7 – Exemplo do Total de vendas da loja norte no mês de novembro	30
Tabela 8 – Exemplo de Vendas por produto de uma rede de lojas nos meses de	e
novembro e dezembro	30
Tabela 9 – Exemplo de Vendas do Produto A na rede de lojas	30
Tabela 10 – Exemplo de Vendas por loja para cada um dos produtos nos meses de	e
novembro e dezembro	31
Tabela 11 – Critérios Gerais de escolha das ferramentas	34
Tabela 12 - Critérios Específicos para Ferramenta de Análise Estática de Código	_
Fonte	34
Tabela 13 — Caractrísticas do SonarQube e do Analizo	35

Lista de abreviaturas e siglas

ACC Afferent Connections per Class

ACCM Average Cyclomatic Complexity per Method

DIT Depth of Inheritance Tree

DW Data Warehouse

DWing Data Warehousing

ETL Extraction-Transformation-Load

GQM Goal-Question-Metric

IEC International Electrotechnical Commission

ISO International Organization for Standardization

LCOM4 Lack of Cohesion in Methods

LOC Lines of Code

NOC Number of Children

NOM Number of Methods

OLAP On-Line Analytical Processing

OLTP Online Transaction Processing

RFC Response For a Class

SCAM IEEE International Working Conference on Source Code Analysis and

Manipulation

XP eXtreme Programming

Sumário

1	Intr	odução	14
	1.1	Objetivos	15
		1.1.1 Objetivo Geral	15
		1.1.2 Objetivos Específicos	16
	1.2	Metodologia de Pesquisa	16
	1.3	Organização do Trabalho	16
2	Mét	tricas de Software	17
	2.1	Processo de Medição de Software	17
	2.2	Classificação das Métricas de Software	18
	2.3	Métricas de Código-Fonte	19
		2.3.1 Métrica de Tamanho e Complexidade	20
		2.3.2 Métricas de Orientação à Objetos	20
		2.3.3 Intervalos da Métricas	21
3	Dat	a Warehousing (DWing)	24
	3.1	$Extraction ext{-}Transformation ext{-}Load \ (ETL) \ \dots \ \dots \ \dots \ \dots$	25
	3.2	Data Warehouse	25
		3.2.1 Metodologia do Projeto do <i>Data Warehouse</i>	27
	3.3	On-Line Analytical Processing (OLAP)	28
	3.4	Visualização de Dados	31
4	lmp	lementação do Ambiente de DWing	33
	4.1	Arquitetura da Implementação	33
	4.2	Ferramenta de Análise Estática de Código-Fonte	34
	4.3	Ferramenta de Extração, Transformação e Carga (ETL)	36
	4.4	Projeto do Data Warehouse	36
	4.5	Ferramenta de Apoio as Consultas OLAP e Visualização de Dados	36
5	Con	siderações Finais	37
	5.1	Sobre o Trabalho	37
		5.1.1 Resultados Parciais	37
		5.1.2 Trabalhos Futuros	37
		5.1.3 Cronograma	37
R	oforôr	ncias	30

APÊN E	OICE A Projeto do Data Warehouse	43
A.1	Modelo Dimensional do Data Warehouse	43
A.2	SQL do Data Warehouse	44

1 Introdução

As metodologias ágeis vem ganhando cada vez mais espaço no mercado global de desenvolvimento de software, pois enfatizam a qualidade do produto sobre a qualidade do processo, procurando minimizar a execução de atividades não essenciais ao longo do ciclo de vida de desenvolvimento de software.

O eXtreme Programming (XP), que é uma metodologia ágil, tem a codificação como atividade chave durante um projeto de desenvolvimento de software (BECK, 1999). Isso se torna perceptível quando se analisa algumas práticas do XP, ¹ tais como:

- 1 Padronização do Código: O código é a principal forma de comunicação entre a equipe. A padronização de código o torna consistente e fácil para leitura e refatoração por todo o time.
- 2 Propriedade Coletiva do Código: Cada programador pode melhorar qualquer parte do código quando houver a oportunidade.
- 3 Programação em Pares: Todo código é escrito por duas pessoas: uma que olha para uma máquina, e outra com um teclado e um mouse.
- 4 Integração Contínua: Todo novo código é integrado ao sistema e, quando integrado, o sistema é totalmente reconstruído do zero e todos os testes devem passar. Caso contrário, o código é descartado.

Dada a importância do código-fonte, infere-se a qualidade do trabalho produzido pela qualidade do código-fonte, sendo um dos métodos mais utilizados para tal a análise estática de código-fonte. Durante anos, vários trabalhos foram publicados visando a definição formal de métodos de análise estática de código-fonte. Vide os trabalhos de Wichmann et al. (1995), Nielson, Nielson e Hankin (1999), Emanuelsson e Nilsson (2008). Contudo as ferramentas que realizam o procedimento no código-fonte ainda apresentam problemas, tais como:

- P1 Ausência de resultados consolidados do produto, pois a maior parte das métricas é extraída de elementos internos menores (Bibliotecas, Pacotes, Classes, Métodos) do código-fonte.
- P2 Ausência de mecanismos de tratamento, separação, recuperação, organização e persistência de dados.

Documentação disponível em http://www.extremeprogramming.org

- P3 Ausência de associação entre resultados numéricos e forma de interpretá-los: Ferramentas de análise estática frequentemente mostram seus resultados como valores numéricos isolados para cada métrica (MEIRELLES, 2013).
- P4 Em grande parte das ferramentas, a visualização dos resultados não é agradável, isto é, são apresentados um conjunto de dados em uma janela terminal contendo os valores das métricas.

Os problemas enunciados acima trazem muitos prejuízos às organizações que utilizam processos de aferição de qualidade de código-fonte como um indicador do desenvolvimento de bons produtos de software, pois sem possibilidade de manter registros das métricas de código-fonte, torna-se inviável qualquer análise temporal da evolução da qualidade do código-fonte.

Dado este contexto, é crucial que dados relacionados às métricas sejam coletados e compartilhados entre projetos e pessoas em uma visão organizacional unificada, para que determinada organização ou time possa compreender o processo de medição e monitoramento de projetos de software e, consequentemente, se tornar mais hábil e eficiente em realizar atividades técnicas relacionadas ao processo de desenvolvimento de software (CHULANI et al., 2003).

Vários trabalhos têm mostrado que ambientes de *Data Warehousing* (DWing) são boas soluções para atender à visão organizacional unificada de métricas de software proposta por Chulani et al. (2003). Vide os trabalhos de Palza, Fuhrman e Abran (2003), Ruiz et al. (2005), Castellanos et al. (2005), Becker et al. (2006), Folleco et al. (2007), Silveira, Becker e Ruiz (2010). Tendo os trabalhos, enunciados anteriormente, como norteadores, adotou-se como hipótese de pesquisa deste trabalho que a visualização e a extração de métricas de código-fonte em ambientes de DWing possibilitam as equipes maior poder de análise sobre a qualidade do código fonte quando comparada com as análises providas por ferramentas de análise estática de código-fonte isoladamente.

1.1 Objetivos

Esta seção apresenta o objetivo geral e os objetivos específicos deste Trabalho de Conclusão de Curso.

1.1.1 Objetivo Geral

Sob o prisma da hipótese de pesquisa, há como objetivo geral a proposição e construção de um ambiente de *Data Warehousing*, para extrair e visualizar métricas de

código-fonte com objetivo de que a interpretação das métricas de código-fonte venha a ser facilitada.

1.1.2 Objetivos Específicos

Os objetivos específicos deste trabalho são:

- OE1 Construir o ambiente de Dwing para extração e visualização de métricas de códigofonte utilizando ferramentas de software livre.
- OE2 Analisar a qualidade de um software livre afim de validar a utilização do ambiente de DWing para métricas de código-fonte.
- OE3 Incorporar indicadores qualitativos para cada métrica de código-fonte.
- OE4 Facilitar o entendimento das métricas de código-fonte, por meio de apresentação, em formas visuais, das análises obtidas por meio das métricas de código-fonte

1.2 Metodologia de Pesquisa

A metodologia de pesquisa deste trabalho foi constituída de pesquisa documental para a construção do referencial teórico e experimental para construção do ambiente de DWing instanciado em um caso de avaliação de qualidade de código-fonte de software livre escolhido.

1.3 Organização do Trabalho

Para a primeira fase deste Trabalho de Conclusão de Curso, além desta introdução, o texto foi organizado em capítulos. O Capítulo 2 apresenta as métricas de software bem como o processo de medição, descrito pela ISO 15939, as métricas de software bem como as métricas de código-fonte. O Capítulo 3 apresenta conceitualmente o ambiente de data warehousing (DWing). O Capítulo 4 apresenta a proposta de ambiente de DWing construída neste trabalho. Por fim, o capítulo 5 apresenta as considerações finais com uso do ambiente de DWing na extração e visualização de métricas de código-fonte.

2 Métricas de Software

2.1 Processo de Medição de Software

Segundo Fenton e Pfleeger (1998), medição é o mapeamento de relações empíricas em relações formais. Isto é, quantificação em símbolos com objetivo de caracterizar uma entidade por meio de seus atributos. Contrapondo-se com uma definição operacional, a ISO/IEC 15939 (2002) define medição como conjunto de operações que visam por meio de um objeto determinar um valor a uma medida ou métrica. ¹. Alguns modelos de referência, como CMMI (2010), e até a própria ISO/IEC 15939 (2002) definem medição como uma ferramenta primordial para gerenciar as atividades do desenvolvimento de software e para avaliar a qualidade dos produtos e a capacidade de processos organizacionais.

A ISO/IEC 15939 (2002) define um processo de medição com base em um modelo de informação, que é mostrado na Figura 1, afim de obter produtos de informação para cada necessidade de informação. Para isto, cada necessidade de informação, que é uma situação que requer conhecimento com intuito de gerenciar objetivos, metas, riscos e problemas é mapeada em uma construção mensurável que tem em sua origem um conceito mensurável,como por exemplo, tamanho, qualidade, custo afim de mapear um atributo, que é uma característica que permite distinguir qualitivativamente e/ou quantitativamente uma entidade, que pode ser um processo, projeto ou produto de software. Por fim cada construção mensurável é mapeada em um ou mais produtos de informação que levam uma ou mais métricas ou medidas, que podem ser classificadas sob critérios apresentados na seção 2.2.

A definição formal da ISO/IEC 15939 (2002) não utiliza o termo métrica, sendo que este é utilizado por abordagens mais antigas como GQM em Basili, Caldiera e Rombach (1996), que é uma outra abordagem para medição, contudo compreende-se que o termo medida tem valor semântico equivalente ao de métrica no contexto do deste trabalho



Figura 1 – Modelo de Informação da ISO 15939 extraído de Gomes (2011)

O modelo de informação da ISO/IEC 15939 (2002) é utilizado para construir o propósito geral da medições e a identificação de medidas ou métricas que respondem as necessidades de informação. Em metodologias ágeis, como por exemplo, é possível construir um modelo de informação tal como na Tabela 1.

Entidade	Código Fonte
Conceito Mensurável	Qualidade
Construção Mensurável	Qualidade do Código-Fonte
Atributos a ser medidos	Classes, Métodos e Pacotes
Produto de Informação	Indicadores de Qualidade do Código-Fonte

Tabela 1 – Modelo de Informação para metodologias ágeis com base na ISO/IEC 15939 (2002)

2.2 Classificação das Métricas de Software

As métricas de software possuem uma escala de medição, que é um conjunto ordenado de valores, contínuos ou discretos, ou uma série de categorias as quais entidade é mapeada (ISO/IEC 15939, 2002). As escalas podem ser:

- Nominal: A medição é categórica. Nesta escala, só é possível realização de comparações, sendo que a ordem não possui significado (ISO/IEC 15939, 2002) (FENTON; PFLEEGER, 1998) (MEIRELLES, 2013).
- Ordinal: A medição é baseada em ordenação, ou seja os valores possuem ordem, mas a distância entre eles não possui significado. Por exemplo, nível de experiência dos programadores (ISO/IEC 15939, 2002) (FENTON; PFLEEGER, 1998) (MEI-RELLES, 2013).

- Intervalo: A medição é baseada em distâncias iguais definidas para as menores unidade. Por exemplo, o aumentar de 1º C de um termômetro. Nesta escala é possível realizar ordenação, soma e subtração. (ISO/IEC 15939, 2002) (FENTON; PFLEE-GER, 1998)
- Racional: A medição é baseada em distâncias iguais definidas para as menores unidades, e neste caso é possível a ausência por meio do zero absoluto. Como por exemplo, a quantidade de linhas de código em uma classe. Nesta escala, é possível realizar ordenação, soma, subtração, multiplicação e divisão. (ISO/IEC 15939, 2002) (FENTON; PFLEEGER, 1998)

As métricas podem ser classificadas quanto a objeto da métrica, que divide as métricas de software em: métricas de processo e métricas de produto (MILLS, 1999). Ainda é possível, segundo a ISO/IEC 15939 (2002), dividir as métricas quanto ao método de medição, podendo estas serem métricas objetivas, que são baseadas em regras númericas e podem ter a coleta manual ou automática ou métricas subjetivas, que envolvem o julgamento humano para consolidação do resultado.

Segundo o modelo de qualidade da ISO/IEC 25023 (2011), que é mostrado na Figura 2, as métricas de produto podem ser subdivididas em três categorias:

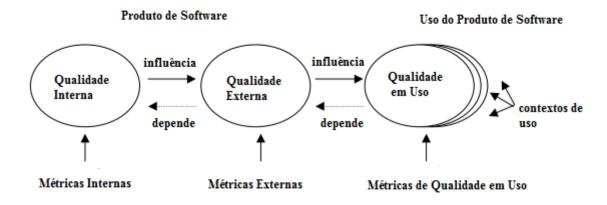


Figura 2 – Modelo de Qualidade do Produto da ISO 25023 adaptado de ISO/IEC 25023 (2011)

Métricas Internas. São métricas que aferem a qualidade interna do software por meio da avaliação de estruturas internas que compõem o software em estágio de desenvolvimento. São conhecidas como métricas de código-fonte.

Métricas Externas. São métricas que capturam o comportamento do software. Exemplos de atributos da qualidade externa: correção, usabilidade, eficiência e robustez. Qualidade externa mede o comportamento do software. Estas só podem ser aferidas

por atividades de teste do desenvolvimento do software em condições similares as que serão encontradas em ambientes de implantação.

Métricas de Qualidade em Uso. São métricas que aferem se o software atende as necessidades do cliente com eficiência, produtividade, segurança e satisfação em contextos específicos de uso. Estas só podem ser coletadas em ambientes reais, isto é, o ambiente de implantação.

2.3 Métricas de Código-Fonte

Segundo a International Working Conference on Source Code Analysis and Manipulation (SCAM), O código-fonte é qualquer especificação executável de um sistema de software. Por conseguinte, se inclui desde código de máquina, até linguagens de alto nível ou representações gráficas executáveis. (HARMAN, 2010). Dentre as inúmeras características que fazem um bom software, várias delas podem ser percebidas no código-fonte e algumas são exclusivas dele (MEIRELLES, 2013), isto é, o código-fonte revela muitas características de um bom desenvolvimento de software.

Uma das formas de verificação da qualidade do código fonte é a analise estática de código, que se refere à uma análise automatizada das estruturas internas do código, em nível de linguagem de programação, sem realizar a execução, afim de obter métricas de código-fonte (TERRA; BIGONHA, 2008) (EMANUELSSON; NILSSON, 2008) (WICHMANN et al., 1995) (NIELSON; NIELSON; HANKIN, 1999) (SOMMERVILLE, 2010).

As métricas de código-fonte são objetivas e tem características como validade, simplicidade, objetividade, fácil obtenção e robustez (MILLS, 1999). Meirelles (2013) realizou um levantamento sistemático na literatura das métricas de código-fonte. Estas foram categorizadas, nas seguintes categorias, apresentadas nas subseções a seguir.

2.3.1 Métrica de Tamanho e Complexidade

O tamanho do código-fonte foi um dos primeiros conceitos mensuráveis do software, dado que o software poderia ocupar espaço tanto em forma de cartões perfurados quanto em forma de papel quando o código-fonte é impresso. A segunda lei de Lehman (1980) enuncia que a complexidade aumenta à medida que o software é evoluído, a menos que seja um trabalho de manutenção. Logo é perceptível que as métricas de complexidade estão diretamente ligadas as métricas de tamanho, sendo a modificação em uma provavelmente impactará na outra. A seguir são apresentadas as principais métricas de tamanho e complexidade:

LOC (*Lines of Code*) Número de Linhas de Código foi uma das primeiras métricas utilizadas para medir o tamanho de um software. São contadas apenas as linhas

executáveis, ou seja, são excluídas linhas em branco e comentários. Para efetuar comparações entre sistemas usando LOC, é necessário que ambos tenham sido feitos na mesma linguagem de programação e que o estilo esteja normalizado (JONES, 1991).

ACCM (Average Cyclomatic Complexity per Method) Média da Complexidade Ciclomática por Método mede a complexidade do métodos ou funções de um programa. Essa métrica pode ser representada através de um grafo de fluxo de controle (MCCABE, 1976). O uso de estruturas de controle, tais como, if, else, while aumentam a complexidade ciclomática de um de um método.

2.3.2 Métricas de Orientação à Objetos

A evolução dos paradigmas de programação permitiu que as linguagens de programação, assumissem diversas características entre si. O paradigma funcional, por exemplo, enxerga o programa como uma sequência de funções que podem ser executadas em modo funcional. Já o paradigma orientado a objetos visa abstrair as unidades computacionais em Classes, que representam em grande parte do desenvolvimento unidades reais, e partir destas abstrair instâncias computacionais, isto são, objetos propriamente ditos. A seguir são apresentadas as principais métricas de orientação à objetos:

- ACC (Afferent Connections per Class) Conexões Aferentes por Classe é número total de classes externas de um pacote que dependem de classes de dentro desse pacote. Quando calculada no nível da classe, essa medida também é conhecida como Fan-in da classe, medindo o número de classes das quais a classe é derivada e, assim, valores elevados indicam uso excessivo de herança múltipla (MCCABE; DREYER; WATSON, 1994) (CHIDAMBER; KEMERER, 1994).
- RFC (*Response For a Class*) Respostas para uma Classe é número de métodos dentre todos os métodos que podem ser invocados em resposta a uma mensagem enviada por um objeto de uma classe (SHARBLE; COHEN, 1993).
- LCOM4 (*Lack of Cohesion in Methods*) Falta de Coesão entre Métodos. Originalmente proposto por Chidamber e Kemerer (1994) como LCOM, contudo essa não teve uma grande aceitabilidade. Após críticas e sugestões a métrica revisada por Hitz e Montazeri (1995), que propôs a LCOM4. Para calcular LCOM4 de um módulo, é necessário construir um gráfico não-orientado em que os nós são os métodos e atributos de uma classe. Para cada método, deve haver uma aresta entre ele e um outro método ou variável que ele usa. O valor da LCOM4 é o número de componentes fracamente conectados nesse gráfico.

- NOM (*Number of Methods*) Número de Métodos é usado para medir o tamanho das classes em termos das suas operações implementadas. Essa métrica é usada para ajudar a identificar o potencial de reúso de uma classe. Em geral, as classes com um grande número de métodos são mais difíceis de serem reutilizadas, pois elas são propensas a serem menos coesa (LORENZ; KIDD, 1994).
- DIT (*Depth of Inheritance Tree*) Profundidade da Árvore de Herança é o número de superclasses ou classes ancestrais da classe sendo analisada. São contabilizadas apenas as superclasses do sistema, ou seja, as classes de bibliotecas não são contabilizadas. Nos casos onde herança múltipla é permitida, considera-se o maior caminho da classe até uma das raízes da hierarquia. Quanto maior for o valor DIT, maior é o número de atributos e métodos herdados, e portanto maior é a complexidade (SHIH et al., 1997).
- NOC (*Number of Children*) Número de Filhos é o número subclasses ou classes filhas que herdam da classe analisada (ROSENBERG; HYATT, 1997). Deve se ter cautela ao modificar classes com muitos filhos, pois uma simples modificação de assinatura de um método, pode criar uma mudança em muitas classes.

2.3.3 Intervalos da Métricas

Em sua tese Meirelles (2013) analisou as métricas do código-fonte de 38 projetos de software livre, em um total de 344.872 classes das aplicações mais bem sucedidas (*Chrome, Firefox, OpenJDK, VLC e entre outros*) e percebeu que há certos valores que são frequentemente encontrados quando se analisa o código-fonte de aplicações que utilizam a mesma linguagem de programação. Meirelles (2013), após uma análise estatística com o 75° percentil dos valores obtidos para cada métrica de código-fonte, classificou estes intervalos, em *muito frequente, frequente, pouco frequente e não frequente*.

Visando o melhor entendimento das métricas, resolveu-se renomear tal como a Tabela 2. Posteriormente, é apresentada a Tabela 3, decorrente do estudo de Meirelles (2013), com os intervalos encontrados para C++ e Java.

Intervalo de Frequência	Indicador Qualitativo
Muito Frequente	Excelente
Frequente	Bom
Pouco Frequente	Regular
Não Frequente	Ruim

Tabela 2 – Nome dos Intervalos de Frequência

Métrica	Indicador	Java	C++
	Excelente	[de 0 a 33]	[de 0 a 31]
LOC	Bom	[de 34 a 87]	[de 32 a 84]
LOC	Regular	[de 88 a 200]	[de 85 a 207]
	Ruim	[acima de 200]	[acima de 207]
	Excelente	[de 0 a 2,8]	[de 0 a 2,0]
ACCM	Bom	[de 2,9 a 4,4]	[de 2,1 a 4,0]
ACCIVI	Regular	[de 4,5 a 6,0]	[de 4,1 a 6,0]
	Ruim	[acima de 6]	[acima de 6]
	Excelente	[de 0 a 1]	$[de \ 0 \ a \ 2,0]$
ACC	Bom	[de 1,1 a 5]	[de 2,1 a 7,0]
ACC	Regular	[de 5,1 a 12]	[de 7,1 a 15]
	Ruim	[acima de 12]	[acima de 15]
	Excelente	[de 0 a 9]	[de 0 a 29]
RFC	Bom	[de 10 a 26]	[de 30 a 64]
TUTO	Regular	[de 27 a 59]	[de 65 a 102]
	Ruim	[acima de 59]	[acima de 102]
	Excelente	[de 0 a 3]	[de 0 a 5]
LCOM4	Bom	[de 4 a 7]	[de 6 a 10]
LCOM4	Regular	[de 8 a 12]	[de 11 a 14]
	Ruim	[acima de 12]	[acima de 14]
	Excelente	[de 0 a 8]	[de 0 a 10]
NOM	Bom	[de 9 a 17]	[de 11 a 17]
NOM	Regular	[de 18 a 27]	[de 18 a 26]
	Ruim	[acima de 27]	[acima de 26]
	Excelente	[de 0 a 2]	[de 0 a 1]
DIT	Bom	$[de \ 3 \ a \ 4]$	[de 2 a 3]
DII	Regular	[de 5 a 6]	$[de \ 3 \ a \ 4]$
	Ruim	[acima de 6]	[acima de 4]
	Excelente	[de 0 a 1]	[0]
NOC	Bom	[de 1 a 2]	[1]
1100	Regular	[de 2 a 3]	[de 1 a 2]
	Ruim	[acima de 3]	[acima de 2]

Tabela 3 – Intervalos das Métricas para Java e C++

Os intervalos, que foram apresentados na Tabela 3 serão utilizados como indicadores de qualidade de código-fonte, de modo a simplificar a interpretação da qualidade do código-fonte no componente de visualização de dados, do ambiente de *Data Warehousing*, a ser apresentado a seguir.

3 Data Warehousing (DWing)

Os principais fatores para a adoção de um programa de métricas em organizações de desenvolvimento de software são i) a regularidade da coleta de dados; ii) a utilização de uma metodologia eficiente e transparente nessa coleta; iii) o uso de ferramentas (não-intrusivas) para automatizar a coleta; iv) o uso de mecanismos de comunicação de resultados adequados para todos os envolvidos; v) o uso de sofisticadas técnicas de análise de dados; (GOPAL; MUKHOPADHYAY; KRISHNAN, 2005 apud SILVEIRA; BECKER; RUIZ, 2010).

Data Warehousing (DWing) é uma coleção de tecnologias de suporte à decisão disposta a capacitar os reponsáveis por tomar decisões a fazê-las de forma mais rápida (CHAUDHURI; DAYAL, 1997 apud ROCHA, 2000). Em outras palavras, trata-se de um processo para montar e gerenciar dados vindos de várias fontes, com o objetivo de prover uma visão analítica de parte ou todo o negócio (GARDNER, 1998). Desta forma, é possível em um ambiente de data warehousing que as métricas de código-fonte sejam coletadas de fontes diversas em uma periodicidade definida, de forma automatizada, não intrusiva ao trabalho da equipe de desenvolvimento e que estas possam mostrar a qualidade total do código-fonte produzido pela equipe durante um determinado período de tempo (dias, meses, anos).

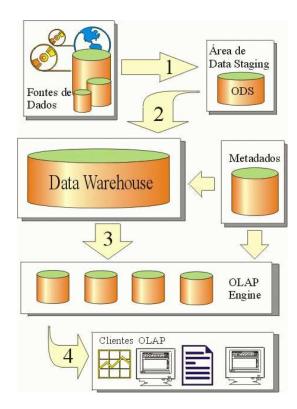


Figura 3 – Arquitetura de um ambiente de Data Warehousing extraído de Rocha (2000)

 ${\bf A}$ Figura 3 descreve uma arquitetura geral de um ambiente de DWing, de tal forma que,

- i) As setas 1 e 2 representam o processo de Extraction-Transformation-Load;
- ii) A seta 3 representa as consultas On-Line Analytical Processing (OLAP);
- iii) por fim a seta 4 representa a visualização dos dados;

Cada um dos componentes da Figura 3 é descrito nas seções subsequentes.

3.1 Extraction-Transformation-Load (ETL)

As etapas de extração, transformação, carga e atualização do *data warehouse*, formam o back-end e caracterizam o processo chamado Extraction- Transform-Load (ETL). Esse processo pode ser dividido em três etapas distintas que somadas podem podendo consumir até 85% de todo o esforço em um DWing (KIMBALL; ROSS, 2002).

- Extração: No ambiente de data warehousing, os dados, que provêm de fontes distintas tais como planilhas, bases relacionais em diferentes tipos de banco de dados (MySQL, Oracle, Postgres e etc) ou mesmo de web services, são inicialmente extraídos de fontes externas de dados para um ambiente de staging que Kimball e Ross (2002) considera com uma área de armazenamento intermediária entre fontes e o data warehouse. Normalmente, é de natureza temporária e o seu conteúdo é apagado após a carga dos dados no data Warehouse.
- Transformação: Após os dados serem carregados na área de *staging*, os dados passam por processos de transformações diversas. Estas podem envolver desde uma simples transformação de ponto para vírgula, até a realização de cálculos, como por exemplo, cálculos estatísticos.
- Carga: Após as devidas transformações dos dados, os dados são carregados, em formato pré-definido pelo projeto do *data Warehouse*, em definitivo no afim de serem utilizados pelas consultas OLAP.

3.2 Data Warehouse

Data Warehouse (DW) é um conjunto de dados integrados, consolidados, históricos, segmentados por assunto, não-voláteis, variáveis em relação ao tempo, e de apoio às decisões gerenciais (INMON, 1992), ou seja, trata-se de um repositório central e consolidado que se soma ao conjunto de tecnologias que compõem um ambiente maior, que é o DWing (KIMBALL; ROSS, 2002).

A necessidade de centralização e agregação dos dados em um data warehouse mos-

trou que a modelagem relacional com a utilização das técnicas de normalização, que visam a eliminação da redundância de dados, não é eficiente quando se realiza consultas mais complexas que fazem uso frequente da operação JOIN entre várias tabelas, pois oneram recursos hardware com grandes quantidades de acesso físico a dados. (KIMBALL; ROSS, 2002)

Dado esse cenário, Kimball e Ross (2002) propôs que o data warehouse deve ser projetado de acordo com as técnicas de modelagem dimensional, que visam exibir os dados em níveis adequados de detalhes e otimizar consultas complexas (TIMES, 2012). No modelo dimensional, são aceitos que as tabelas possuam redundância e esparcidade de dados e estas podem ser classificadas em tabelas fatos e tabelas dimensões. Estas contém dados textuais, que pode conter vários atributos descritivos que expressam relações hierarquizáveis do negócio. Já uma tabela fato é uma tabela primária no modelo dimensional onde os valores númericos ou medidas do negócio são armazenados (KIMBALL; ROSS, 2002).

Quando se juntam fatos e dimensões desnormalizadas, obtém-se o chamado esquema estrela, tal como se mostra na Figura 4. Quando em um modelo dimensional, se faz necessário uso da normalização, o modelo passa então a ser chamado por *modelo snowflake*, cujo ganho de espaço é menor que 1% do total necessário para armazenar o esquema do *data warehouse* (TIMES, 2012 apud KIMBALL; ROSS, 2002). Em ambos os casos, quando se relaciona três dimensões, obtém-se os cubos de dados (KIMBALL; ROSS, 2002), tal como se mostra na figura 5

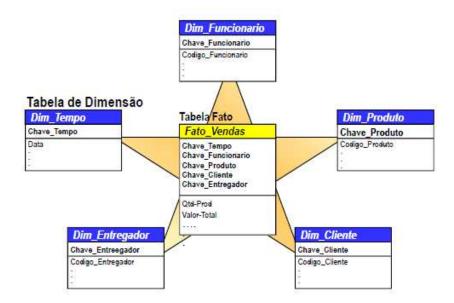


Figura 4 – Exemplo de Esquema Estrela extraído de Times (2012)



Figura 5 – Exemplo de Cubo Multidimensional de dados extraído de Times (2012)

No esquema da Figura 4, percebe-se que uma tabela fato expressa um relacionamento muitos para muitos com as tabelas dimensões, mostrando assim que a navegabilidade dos dados quantitativos e qualitativos é mais intuitiva quando comparada com o modelo relacional normalizado (KIMBALL; ROSS, 2002). Além disso, verifica-se que a tabela fato possui uma dimensão temporal associada, isto é, há fatos que ocorrem diariamente, como por exemplo, a venda de produtos em um supermercado. Contudo, é possível que as vendas sejam vistas por visões mensais, trimestrais, semestrais ou anuais. Logo, a granuladidade dos fatos deve ser considerada na hora de projetar um data warehouse. Além disto, deve-se ainda considerar a características do fato, pois quando os registros de uma tabela fato, podem ser somados a qualquer dimensão, é dito que o fato é aditivo. Quando é possível apenas somar em relação a algumas dimensões, é dito que o fato é semiaditivo. Já quando o fato é usado apenas para registro e não pode ser somado em relação a nenhuma dimensão, é dito que o fato é não aditivo (INMON, 1992).

3.2.1 Metodologia do Projeto do Data Warehouse

Kimball e Ross (2002) enuncia que o ambiente de DWing nasce na necessidade do negócio e logo o projeto de um *data warehouse* deve seguir os seguintes passos:

- 1) Selecionar o Processo de Negócio com requisito fundamental do projeto DW;
- 2) Declarar a granularidade dos dados necessários para processo de negócio, isto é, verificar a periodicidade de coleta dos dados (diários, semanais, mensais, trimestrais, semestrais ou anuais);
 - 3) Escolher as dimensões;
 - 4) Identificar os fatos;

Seguindo a metolodogia proposta por Kimball e Ross (2002), entende-se que o processo de negócio, neste trabalho de conclusão de curso, foi avaliar a qualidade do código-fonte continuamente por meio das métricas de código-fonte. Os demais passos da metodologia, tais como, a granulidade dos dados, identificação dos fatos e dimensões serão apresentados no Capítulo 4.

3.3 On-Line Analytical Processing (OLAP)

O termo OLAP, inicialmente proposto por Codd, Codd e Salley (1993), é utilizado para caracterizar as operações de consulta e análise em um data warehouse projetado sobre um modelo dimensional (KIMBALL; ROSS, 2002). Isto permite consultas mais flexíveis quando comparadas com as consultas Online Transaction Processing (OTLP) que são executadas em bancos dados relacionais normalizados visando a eliminação da redudância de dados.

As principais diferenças das operações On-Line Analytical Processing (OLAP) para as operações Online Transaction Processing (OTLP) são apresentados na Tabela 4.

OLAP	OLTP	
Modelagem Dimensional	Modelagem Relacional com	
(Tabelas Fato e Dimensão)	a utilização das formas nor-	
	mais (3N, 4N, 5N)	
Dados armazenados em ní-	Dados em nível em nível	
vel transacional e agregado	transacional	
Visa o diminuir o uso do	Faz uso constante de Join	
JOIN		
Análise de Dados	Atualização de dados	
Estrutura de tipicamente	Estrutura tipicamente dinâ-	
estática	mica	
Proveem informações atuais	Geralmente sem suporte a	
e do passado	estado temporal dos dados	

Tabela 4 – Diferenças entre OLAP e OLTP extraído de Times (2012), Rocha (2000) e Neri (2002)

Segundo Neri (2002), a consolidação é uma das mais importantes operações OLAP. Ela envolve a agregação de dados sobre uma ou mais hierarquias de dimensões. A generalização de uma consulta de consolidação pode ser representada formalmente através de:

Select
$$P, F_1(m_1), ..., F_p(m_p)$$

From $C(D_1(A_{11}), ..., D_n(A_{n+1})$
Where $\phi(D_1)$ and ... and $\phi(D_n)$

Group by G

onde P representa os atributos a serem selecionados das dimensões. $F_i(m_1)$ para $(1 \le i \le p)$ representando uma função de agregação. A clásula **From** $C(D_1(A_{11}), ..., D_n(A_{n+1})$ indica que a fonte de dados está indexada por suas tabelas dimensões, sendo que cada uma destas é referenciada como $D_i...D_n$ onde D_i contém K_i atributos de $D_i(A_{i1}), ... D_i(A_{ik_i})$ que descrevem a dimensão. A clásula **Where** $\phi(D_i)$ é o predicado $(D_i(A_{ij}) = v_{ij})$, onde

 $v_{ij} \in dom(D_i(A_{ij}))$ onde $(1 \le i \le n)$ e $(1 \le j \le K_i)$. A clásula **Group by** $G \subset D_i(A_{ij})$ tal que $(1 \le i \le n)$ e $(1 \le j \le K_i)$.

As operações OLAP tem como objetivo prover visualização dos dados sob diferentes perspectivas gerenciais e comportar todas as atividades de análise. Estas podem ser feitas de maneira *ad hoc*, por meio das ferramentas de suporte à operações OLAP. Contudo, há algumas, que são documentadas pela literatura, e são classificadas em dois grupos: Análise Prospectiva e Análise Seletiva (CHAUDHURI; DAYAL, 1997 apud ROCHA, 2000).

A análise prospectiva consiste em realizar a análise a partir de um conjunto inicial de dados para chegar a dados mais detalhados ou menos detalhados (INMON, 1992). Já a análise seletiva tem como objetivo trazer à evidência para os dados (ROCHA, 2000). Entre as operações de análise prospectiva estão:

- Drill-Down: Descer no nível de detalhes dos dados de uma dimensão. isto é, adicionar cabeçalhos de linha de tabelas de dimensão (KIMBALL; ROSS, 2002).
- Roll-Up: contrário de Drill-Down, trata-se caminhar para a visão de dados mais agregados (KIMBALL; ROSS, 2002 apud ROCHA, 2000).

Considerando o exemplo do total de vendas no mês de novembro em uma rede lojas, que agregam as Lojas Sul, Norte e Oeste tal como se mostra a Tabela 5, a operação Drill-Down pode ser exemplificada, quando se adiciona a dimensão Produto na Tabela 5, isto é, aumentando o nível de detalhes, tendo então como resultado a Tabela 6. Já a operação de Roll-Up é o contrário, isto é diminuir o nível de datalhe partindo da Tabela 6 para Tabela 5.

Mês	Loja	Total de Unidades Vendidas
Novembro	Loja Sul	200
Novembro	Loja Norte	300
Novembro	Loja Oeste	230

Tabela 5 – Exemplo do Total de Vendas de uma Rede de Lojas no mês de Novembro

Mês	Loja	Produto			
Mes	Loja	Produto A	Produto B	Produto C	Produto D
Novembro	Loja Sul	10	70	50	70
Novembro	Loja Norte	100	60	50	90
Novembro	Loja Oeste	25	78	67	60

Tabela 6 – Exemplo do Total de Vendas de uma rede de lojas no mês de novembro com a dimensão Produto

• *Drill-Across:* significa caminhar a partir de uma dimensão para outra dimensão, combinando-as para mudar o enfoque da análise (ROCHA, 2000). O Drill Across

pode ser aplicado à Tabela 5, obtendo assim a Tabela 7.

Loja Norte		
Produto	Novembro	
Produto A	100	
Produto B	60	
Produto C	50	
Produto D	60	

Tabela 7 – Exemplo do Total de vendas da loja norte no mês de novembro

Entre as operações de análise seletiva estão:

• Slice and Dice: Em português, significa cortar e fatiar. Esta operação seleciona pedaços transversais do modelo dimensional e em seguida aplica critérios de seleção sobre este pedaço. (ROCHA, 2000). Ou seja trata-se de uma operação semelhante a clásula WHERE do SQL (TIMES, 2012). A operação pode ser aplicada na Tabela 8, obtendo assim a Tabela 9

Produto	Loja	Outubro	Novembro	Dezembro
Produto A	Loja Sul	50	10	20
	Loja Norte	60	100	24
	Loja Oeste	70	25	53
	Loja Sul	32	70	20
Produto B	Loja Norte	42	60	43
	Loja Oeste	56	78	56
	Loja Sul	34	50	23
Produto C	Loja Norte	45	50	74
	Loja Oeste	83	67	65
Produto D	Loja Sul	56	70	35
	Loja Norte	12	90	34
	Loja Oeste	64	60	23

Tabela 8 – Exemplo de Vendas por produto de uma rede de lojas nos meses de novembro e dezembro

Produto	Loja	Outubro	Novembro
	Loja Sul	50	10
Produto A	Loja Norte	60	100
	Loja Oeste	70	25

Tabela 9 – Exemplo de Vendas do Produto A na rede de lojas

Pivoting: Trata-se de uma operação de rotação de 90° em um cubo multidimensional, isto é, muda-se a orientação das tabelas dimensionais afim de restrigir a visualização das dimensões em uma tabela. (ROCHA, 2000). A operação de Pivoting pode ser exemplificada ao partir da Tabela 8 para Tabela 10

Loja	Produto	Outubro	Novembro	Dezembro
Loja Sul	Produto A	50	10	20
	Produto B	32	70	20
	Produto C	34	50	23
	Produto D	56	70	35
Loja Norte	Produto A	60	100	24
	Produto B	42	60	43
	Produto C	45	50	74
	Produto D	12	90	34
	Produto A	70	25	53
Loja Oeste	Produto B	56	78	56
	Produto C	83	67	65
	Produto D	64	60	23

Tabela 10 – Exemplo de Vendas por loja para cada um dos produtos nos meses de novembro e dezembro

3.4 Visualização de Dados

Dados transmitem importantes informações, logo cabe a quem deseja comunicálos, escolher a forma mais efetiva de fazê-lo (MINARDI, 2013). Segundo Minardi (2013), tabelas e gráficos são as formas mais comuns de transmitir as informações quantitativas, sendo que i) tabelas são utilizadas para consulta de valores individuais que podem ser comparados envolvendo, em certos casos, mais de uma unidade de medida; ii) gráficos são indicados para exibição de informação quantitativa nal qual os valores indicam pontos de interesse e estes podem ser comparados por sua similaridades e dessimilaridades.

Few (2009) destaca que ainda que técnicas tradicionais de visualização de dados tais como, tabelas, histogramas, gráficos de pizza, podem descrever quase todos os tipos da relação quantitativa tais como, séries temporais, desvio, parte-todo, distribuição, etc; as representações tradicionais não são suficientes para transmitir ao receptor efetivamente a mensagem que dados trnasmitem. Além disso, Few (2009) enuncia que as técnicas tradicionais de visualização não tem nenhum poder de flexibilização quanto a visualização de dados.

Uma das técnicas de visualização de dados que tem se destacado é o uso de dashboards, que é uma representação visual das informalçoes mais importantes necessárias para atingir um ou mais objetivos que cabe inteiramente em uma tela de computador de forma que podem ser monitoradas simultaneamente (MINARDI, 2013), tal como se mostra na Figura 6 e na Figura 7

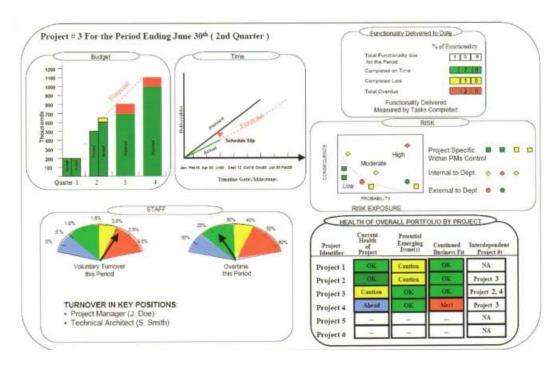


Figura 6 – Exemplo de Dashboard extraído de Minardi (2013)

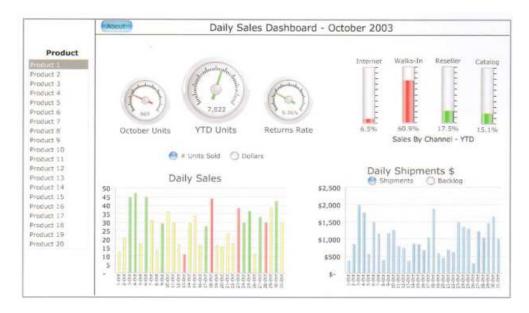


Figura 7 – Outro exemplo de Dashboard extraído de Minardi (2013)

Em um próximo passo do trabalho, pretende-se implementar o *Dashboard* para a visualização das métricas de código-fonte, dado que segundo Minardi (2013) um *dashboard* tem como papel estrátegico a apresentação dos principais indicadores para tomada de decisão, logo comunicando os dados de maneira mais eficiente quando comparado com a exibição tabelas e gráficos isolados.

4 Implementação do Ambiente de DWing

4.1 Arquitetura da Implementação

Para a implementação do ambiente do DWing para métricas de código-fonte, foi definida a arquitetura tal como se mostra Figura 8.

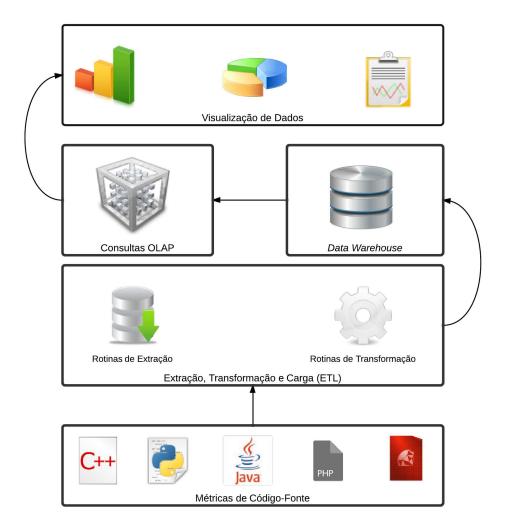


Figura 8 – Arquitetura do Ambiente de Dwing para Métricas de Código-Fonte

Para selecionar as ferramentas, que implementarão cada um dos componentes do ambiente DWing, estabeleceram-se critérios gerais de seleção tal como pode ser visto na Tabela 11.

Identificador	Critério
CG01	A ferramenta deve possuir código aberto.
CG02	A ferramenta deve ter documentação disponível em inglês e português.
CG03	A ferramenta deve possuir uma comunidade ativa em seu uso.
CG04	A ferramenta deve possuir releases estáveis.

Tabela 11 – Critérios Gerais de escolha das ferramentas

4.2 Ferramenta de Análise Estática de Código-Fonte

Além dos critérios gerais estabelecidos, para escolha da ferramenta de análise estática de código-fonte, que são as fontes externas de coleta, estabeleceram-se os critérios específicos para seleção de ferramentas de análise estática de código fonte (CAE) apresentados na Tabela 12

Identificador	Critério
CAE01	A ferramenta deve prover as métricas de código-fonte
	para as linguagens de programação, tal como especifi-
	cado na Tabela 3.
CAE02	A ferramenta deve possuir saída de dados em arquivo
	em alguns dos seguintes formatos: JSON, XML, TXT,
	CSV.
CAE03	A ferramenta deve ser mutiplataforma.

Tabela 12 – Critérios Específicos para Ferramenta de Análise Estática de Código-Fonte

Após a realização de uma busca por ferramentas, foram encontradas o Sonar Qube 1 e Analizo 2 cujas principais características de ambas são a presentadas na Tabela 13

Disponível em http://www.sonarqube.org/

Disponível em http://analizo.org/

Característica		
	⊿ analizo	sonarqube.)
Linguagens com Suporte	C, C++, Java	C, C++, Java, PHP,Scala, Python, Delphi, Pascal, Flex, ActionScript, Javas- cript, Groovy ³
Licença	GNU GPL3	GNU LGPL3
Formato de Saída das Métricas	CSV, YAML	JSON, XML, CSV
Plataforma	Windows, Linux, Mac OS X e Servidores de Aplicação Java	Debian e Ubuntu
Integração com outras ferramentas	Mezuro,Kalibro	Jenkins, Hudson, Mantis, JIRA, Crowd e entre outros
Números do Repositório Oficial no GitHub em 14/11/2013	Commits: 7532 Branches: 16 Contribuidores: 18 Releases: 36	Commits: 639 Branches: 1 Contribuidores: 7 Releases: 27
Número de Casos Abertos no <i>Issue Tracker</i> em 14/11/2013	552	26
Sistema de Controle de Versões	Git	Git
Idioma com Suporte	Inglês	Inglês, Português, Japonês, Italiano, Chinês, Francês, Grego e Espanhol
Idioma da Documentação	Inglês	Inglês
Última Versão Estável em 14/11/2013	1.17.0	4.0
Data de Lançamento da Última Versão Estável	31 de Janeiro de 2013	4 de Novembro de 2013

Tabela 13 – Caractrísticas do SonarQube e do Analizo

Tendo as características gerais de cada ferramenta levantadas, foram comparadas (SonarQube e Analizo) quanto aos critérios gerais e aos critérios específicos para ferramentas de análise estática, tal como se mostra na Tabela ??

O SonarQube oferece suporte comercial a outras linguagens, contudo foram listadas apenas que tem suporte por meio de plugins de código-aberto

- 4.3 Ferramenta de Extração, Transformação e Carga (ETL)
- 4.4 Projeto do Data Warehouse
- 4.5 Ferramenta de Apoio as Consultas OLAP e Visualização de Dados

5 Considerações Finais

5.1 Sobre o Trabalho

5.1.1 Resultados Parciais

5.1.2 Trabalhos Futuros

5.1.3 Cronograma

O Trabalho de Conclusão de Curso foi planejado, em longo prazo, em quatro ciclos de desenvolvimento de vinte e um dias cada um. As figuras 9 e 10, que foram extraídas da ferramenta OpenProj¹, apresentam o cronograma geral e o gráfico de Gantt do presente trabalho.

	(A)	Nome	Duração	Início	Término	Predecessoras
1		Preparação do TCC	21 dias	22/07/13 08:00	19/08/13 17:00	
2	8	Proposta do TCC	0 dias	19/08/13 08:00	19/08/13 08:00	1
3		Primeiro Cido do TCC	22 dias	19/08/13 08:00	17/09/13 17:00	2
4		Primeira Versão do TCC	0 dias	17/09/13 17:00	17/09/13 17:00	3
5		Segundo Ciclo do TCC	21 dias	18/09/13 08:00	16/10/13 17:00	4
6		Segunda Versão do TCC	0 dias	16/10/13 17:00	16/10/13 17:00	5
7		Terceiro Ciclo	21 dias	17/10/13 08:00	14/11/13 17:00	6
8		Terceira Versão do TCC	0 dias	14/11/13 17:00	14/11/13 17:00	7
9		Quarto Cido do TCC	22 dias	15/11/13 08:00	16/12/13 17:00	8
10		Defesa do TCC	0 dias	16/12/13 17:00	16/12/13 17:00	9

Figura 9 – Ciclos de Desenvolvimento do Trabalho de Conclusão de Curso

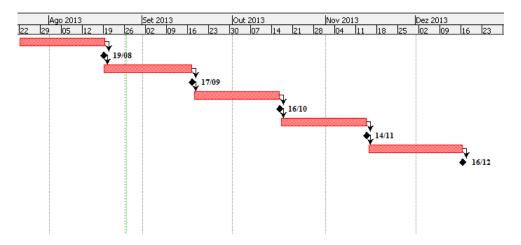


Figura 10 – Gráfico de Gantt do Trabalho de Conclusão de Curso

Para cada ciclo de desenvolvimento do Trabalho de Conclusão de Curso, utilizouse o Quadro *Kanban* para controle das atividades. O termo *kanban* vem do japonês e

Documentação e download disponível em http://sourceforge.net/projects/openproj/

significa literalmente "cartão de sinalização". O quadro *kanban*, surgiu na Toyota, como um meio visual para controlar o fluxo da produção, limitando o tamanho do trabalho em progresso (MOURA, 1999).

Posteriormente, o método foi incorporado no processo de desenvolvimento de software pela metodologia ágil, *Scrum* (SCHWABER, 2004). O quadro *Kanban* que foi utilizado no presente trabalho, foi criado na ferramenta *online*, *Kanban Flow*², e foi dividido em três colunas: **Backlog**, que são tarefas a fazer, **Em Progresso**, que são tarefas iniciadas e **Concluído** que mostra as tarefas que já foram executadas. A figura 11 mostra o *Kanban* ao final do segundo ciclo de desenvolvimento.

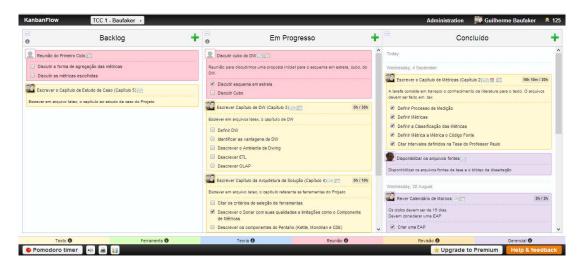


Figura 11 – Quadro Kanban do Trabalho de Conclusão de Curso

² Disponível em https://kanbanflow.com

- BASILI, V. R.; CALDIERA, G.; ROMBACH, H. D. *The Goal Question Metric Approach*. [S.l.]: Encyclopedia of Software Engineering, 1996. Citado na página 17.
- BECK, K. Extreme Programming Explained. [S.l.]: Addison Wesley, 1999. Citado na página 14.
- BECKER, K. et al. Spdw: A software development process performance data warehousing environment. In: *Proceedings of the 30th Annual IEEE/NASA Software Engineering Workshop.* Washington, DC, USA: IEEE Computer Society, 2006. (SEW '06), p. 107–118. ISBN 0-7695-2624-1. Disponível em: http://dx.doi.org/10.1109/SEW.2006.31. Citado na página 15.
- CASTELLANOS, M. et al. ibom: A platform for intelligent business operation management. In: *Proceedings of the 21st International Conference on Data Engineering*. Washington, DC, USA: IEEE Computer Society, 2005. (ICDE '05), p. 1084–1095. ISBN 0-7695-2285-8. Disponível em: http://dx.doi.org/10.1109/ICDE.2005.73. Citado na página 15.
- CHAUDHURI, S.; DAYAL, U. An overview of data warehousing and olap technology. *ACM Sigmod record*, ACM, v. 26, n. 1, p. 65–74, 1997. Citado 2 vezes nas páginas 24 e 29.
- CHIDAMBER, S. R.; KEMERER, C. F. A Metrics Suite for Object-Oriented Design. *IEEE Transactions on Software Engineering*, v. 20, n. 6, p. 476–493, 1994. Citado na página 21.
- CHULANI, S. et al. Metrics for managing customer view of software quality. In: *Proceedings of the 9th International Symposium on Software Metrics*. Washington, DC, USA: IEEE Computer Society, 2003. (METRICS '03), p. 189–. ISBN 0-7695-1987-3. Disponível em: http://dl.acm.org/citation.cfm?id=942804.943748. Citado na página 15.
- CMMI. CMMI® for Development, Version 1.3. [S.l.], 2010. Disponível em: http://www.sei.cmu.edu/library/abstracts/reports/10tr033.cfm. Citado na página 17.
- CODD, E. F.; CODD, S. B.; SALLEY, C. T. Providing OLAP (On-Line Analytical Processing) to User-Analysis: An IT Mandate. [S.l.]: E. F. Codd & Associates, 1993. Citado na página 28.
- EMANUELSSON, P.; NILSSON, U. A comparative study of industrial static analysis tools. *Electron. Notes Theor. Comput. Sci.*, Elsevier Science Publishers B. V., Amsterdam, The Netherlands, The Netherlands, v. 217, p. 5–21, jul. 2008. ISSN 1571-0661. Citado 2 vezes nas páginas 14 e 20.
- FENTON, N. E.; PFLEEGER, S. L. Software Metrics: A Rigorous and Practical Approach. 2 edition. ed. [S.l.]: Course Technology, 1998. 656 p. Citado 2 vezes nas páginas 17 e 18.

FEW, S. Now you see it: simple visualization techniques for quantitative analysis. [S.l.]: Analytics Press, 2009. Citado na página 31.

- FOLLECO, A. et al. Learning from software quality data with class imbalance and noise. In: Proceedings of the Nineteenth International Conference on Software Engineering & Knowledge Engineering (SEKE 2007), Boston, Massachusetts, USA, July 9-11, 2007. [S.l.]: Knowledge Systems Institute Graduate School, 2007. p. 487. ISBN 1-891706-20-9. Citado na página 15.
- GARDNER, S. R. Building the. *Communications of the ACM*, v. 41, n. 9, p. 53, 1998. Citado na página 24.
- GOMES, M. M. P. Métricas e medição no processo de desenvolvimento de software: estudo de caso. Instituto Universitário de Lisboa: [s.n.], 2011. Citado 2 vezes nas páginas 9 e 17.
- GOPAL, A.; MUKHOPADHYAY, T.; KRISHNAN, M. S. The impact of institutional forces on software metrics programs. *IEEE Trans. Softw. Eng.*, IEEE Press, Piscataway, NJ, USA, v. 31, n. 8, p. 679–694, ago. 2005. ISSN 0098-5589. Disponível em: http://dx.doi.org/10.1109/TSE.2005.95. Citado na página 24.
- HARMAN, M. Why source code analysis and manipulation will always be important. In: IEEE. Source Code Analysis and Manipulation (SCAM), 2010 10th IEEE Working Conference on. [S.l.], 2010. p. 7–19. Citado na página 19.
- HITZ, M.; MONTAZERI, B. Measuring Coupling and Cohesion in Object-Oriented Systems. In: *Proceedings of International Symposium on Applied Corporate Computing*. [S.l.: s.n.], 1995. Citado na página 21.
- INMON, W. H. Building the Data Warehouse. New York, NY, USA: John Wiley & Sons, Inc., 1992. ISBN 0471569607. Citado 3 vezes nas páginas 25, 27 e 29.
- ISO/IEC 15939. ISO/IEC 15939: Software Engineering Software Measurement Process. [S.l.], 2002. Citado 3 vezes nas páginas 10, 17 e 18.
- ISO/IEC 25023. ISO/IEC 25023: Systems and software engineering Systems and software Quality Requirements and Evaluation (SQuaRE) Measurement of system and software product quality. [S.l.], 2011. Citado 2 vezes nas páginas 9 e 19.
- JONES, T. C. Applied Software Measurement: Assuring Productivity and Quality. New York: McGraw-Hill, 1991. Citado na página 20.
- KIMBALL, R.; ROSS, M. The Data Warehouse Toolkit: The Complete Guide to Dimensional Modeling. 2nd. ed. New York, NY, USA: John Wiley & Sons, Inc., 2002. ISBN 0471200247, 9780471200246. Citado 5 vezes nas páginas 25, 26, 27, 28 e 29.
- LEHMAN, M. M. Programs, life cycles, and laws of software evolution. *Proc. IEEE*, v. 68, n. 9, p. 1060–1076, September 1980. Citado na página 20.
- LORENZ, M.; KIDD, J. Object-Oriented Software Metrics. [S.l.]: Prentice Hall, 1994. Citado na página 21.
- MCCABE, T. J. A Complexity Measure. *IEEE Transactions Software Engineering*, v. 2, n. 4, p. 308–320, December 1976. Citado na página 20.

MCCABE, T. J.; DREYER, L. A.; WATSON, A. H. Testing An Object-Oriented Application. *Journal of the Quality Assurance Institute*, v. 8, n. 4, p. 21–27, October 1994. Citado na página 21.

- MEIRELLES, P. R. M. Monitoramento de métricas de código-fonte em projetos de software livre. Tese (Doutorado) Instituto de Matemática e Estátistica Universidade de São Paulo (IME/USP), 2013. Citado 6 vezes nas páginas 15, 18, 19, 20, 21 e 22.
- MILLS, E. E. Metrics in the software engineering curriculum. *Ann. Softw. Eng.*, J. C. Baltzer AG, Science Publishers, Red Bank, NJ, USA, v. 6, n. 1-4, p. 181–200, abr. 1999. ISSN 1022-7091. Citado 2 vezes nas páginas 18 e 20.
- MINARDI, R. C. de M. *Visualização de Dados*. 2013. Universidade Federal de Minas Gerais UFMG. Disponível em: http://homepages.dcc.ufmg.br/~raquelcm/material-/visualizacao/aulas/. Citado 3 vezes nas páginas 9, 31 e 32.
- MOURA, R. Kanban: a simplicidade do controle da produção. [S.l.]: IMAM, 1999. Citado na página 38.
- NERI, H. R. Análise, Projeto e Implementação de um Esquema MOLAP de Data Warehouse utilizando SGBD-OR Oracle 8.1. Universidade Federal da Paraíba UFPB: [s.n.], 2002. Citado 2 vezes nas páginas 10 e 28.
- NIELSON, F.; NIELSON, H. R.; HANKIN, C. *Principles of Program Analysis*. Secaucus, NJ, USA: Springer-Verlag New York, Inc., 1999. ISBN 3540654100. Citado 2 vezes nas páginas 14 e 20.
- PALZA, E.; FUHRMAN, C.; ABRAN, A. Establishing a generic and multidimensional measurement repository in cmmi context. In: IEEE. *Software Engineering Workshop*, 2003. Proceedings. 28th Annual NASA Goddard. [S.l.], 2003. p. 12–20. Citado na página 15.
- ROCHA, A. B. Guardando Históricos de Dimensões em Data Warehouses. Universidade Federal da Paraíba Centro de Ciências e Tecnologia: [s.n.], 2000. Citado 6 vezes nas páginas 9, 10, 24, 28, 29 e 30.
- ROSENBERG, L. H.; HYATT, L. E. Software Quality Metrics for Object-Oriented Environments. *Crosstalk the Journal of Defense Software Engineering*, v. 10, 1997. Citado na página 21.
- RUIZ, D. D. A. et al. A data warehousing environment to monitor metrics in software development processes. In: 16th International Workshop on Database and Expert Systems Applications (DEXA 2005), 22-26 August 2005, Copenhagen, Denmark. [S.l.]: IEEE Computer Society, 2005. p. 936–940. ISBN 0-7695-2424-9. Citado na página 15.
- SCHWABER, K. Agile Project Management With Scrum. Redmond, WA, USA: Microsoft Press, 2004. ISBN 073561993X. Citado na página 38.
- SHARBLE, R.; COHEN, S. The Object-Oriented Brewery: A Comparison of Two Object-Oriented Development Methods. *Software Engineering Notes*, v. 18, n. 2, p. 60–73, 1993. Citado na página 21.

SHIH, T. et al. Decomposition of Inheritance Hierarchy DAGs for Object-Oriented Software Metrics. In: *Workshop on Engineering of Computer-Based Systems (ECBS 97)*. [S.l.: s.n.], 1997. p. 238. Citado na página 21.

SILVEIRA, P. S.; BECKER, K.; RUIZ, D. D. Spdw+: a seamless approach for capturing quality metrics in software development environments. *Software Quality Control*, Kluwer Academic Publishers, Hingham, MA, USA, v. 18, n. 2, p. 227–268, jun. 2010. ISSN 0963-9314. Disponível em: http://dx.doi.org/10.1007/s11219-009-9092-9. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 24.

SOMMERVILLE, I. Software Engineering. 9. ed. Harlow, England: Addison-Wesley, 2010. ISBN 978-0-13-703515-1. Citado na página 20.

TERRA, R.; BIGONHA, R. S. Ferramentas para análise estática de códigos java. Departamento de Ciência da Computação - UFMG, 2008. Citado na página 20.

TIMES, V. C. Sistemas de DW. 2012. Universidade Federal de Pernambuco - UFPE. Disponível em: <www.cin.ufpe.br/~if695/bda_dw.pdf>. Citado 6 vezes nas páginas 9, 10, 26, 27, 28 e 30.

WICHMANN, B. et al. Industrial perspective on static analysis. *Software Engineering Journal*, 1995. Citado 2 vezes nas páginas 14 e 20.

APÊNDICE A – Projeto do *Data Warehouse*

A.1 Modelo Dimensional do Data Warehouse

O modelo dimensional do *data warehouse* foi modelado utilizado a ferramenta MySQL Workbench ¹ e pode ser visto na Figura 12.

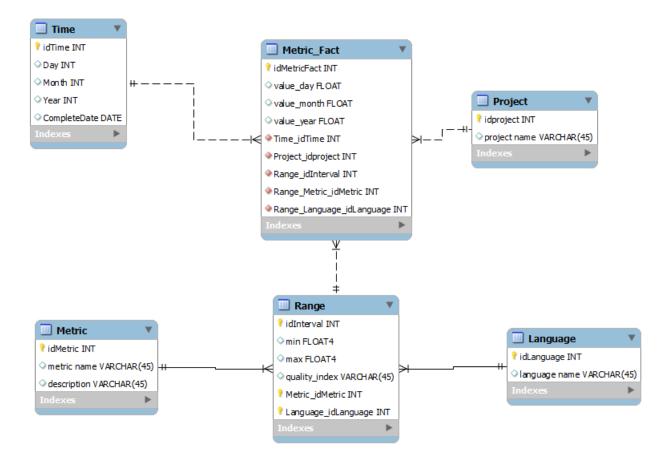


Figura 12 – Modelo Dimensional do ${\it Data\ Warehouse}$

MySQL Workbench Community possui licença GPL 2.0 e pode ser encontrado em http://dev.mysql.com/downloads/tools/workbench/

A.2 SQL do Data Warehouse

```
1 SET @OLD_UNIQUE_CHECKS=@@UNIQUE_CHECKS, UNIQUE_CHECKS=O; SET
2 @OLD_FOREIGN_KEY_CHECKS = @@FOREIGN_KEY_CHECKS , FOREIGN_KEY_CHECKS = 0;
4 DROP SCHEMA IF EXISTS 'dwing4';
5 CREATE SCHEMA IF NOT EXISTS 'dwing4' DEFAULT CHARACTER
6 SET utf8 COLLATE utf8_general_ci ;
7 USE 'dwing4';
9 -- ------
10 -- Table 'dwing4'. 'Project'
11 -- -----
12 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'. 'Project' (
   'idproject' INT NOT NULL,
   'project name' VARCHAR (45) NULL,
  PRIMARY KEY ('idproject'))
16 ENGINE = InnoDB;
17
18
19 -- -----
20 -- Table 'dwing4'. 'Metric'
22 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'. 'Metric' (
  'idMetric' INT NOT NULL AUTO_INCREMENT,
   'metric name' VARCHAR (45) NULL,
   'description' VARCHAR (45) NULL,
   PRIMARY KEY ('idMetric'))
27 ENGINE = InnoDB;
28
31 -- Table 'dwing4'.'Time'
32 -- -----
33 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'. 'Time' (
   'idTime' INT NOT NULL AUTO_INCREMENT,
   'Day' INT NULL,
   'Month' INT NULL,
   'Year' INT NULL,
   'CompleteDate' DATE NULL,
  PRIMARY KEY ('idTime'))
40 ENGINE = InnoDB;
41
43 -- ------
44 -- Table 'dwing4'. 'Language'
45 -- -----
46 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'. 'Language' (
```

```
'idLanguage' INT NOT NULL AUTO_INCREMENT,
47
    'language name' VARCHAR (45) NULL,
   PRIMARY KEY ('idLanguage'))
50 ENGINE = InnoDB;
51
53 -- -----
54 -- Table 'dwing4'. 'Range'
55 -- -----
56 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'. 'Range' (
    'idInterval' INT NOT NULL AUTO_INCREMENT,
   'min' FLOAT NULL,
   'max' FLOAT NULL,
    'quality_index' VARCHAR(45) NULL,
60
   'Metric_idMetric' INT NOT NULL,
61
   'Language_idLanguage' INT NOT NULL,
62
   PRIMARY KEY ('idInterval', 'Metric_idMetric',
63
     'Language_idLanguage'),
64
   INDEX 'fk_Range_Metric1_idx' ('Metric_idMetric' ASC),
65
   INDEX 'fk_Range_Language1_idx' ('Language_idLanguage' ASC),
66
   CONSTRAINT 'fk Range Metric1'
67
     FOREIGN KEY ('Metric_idMetric')
68
     REFERENCES 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric')
     ON DELETE NO ACTION
70
     ON UPDATE NO ACTION,
71
   CONSTRAINT 'fk_Range_Language1'
72
     FOREIGN KEY ('Language_idLanguage')
73
     REFERENCES 'dwing4'.'Language' ('idLanguage')
74
     ON DELETE NO ACTION
     ON UPDATE NO ACTION)
77 ENGINE = InnoDB;
78
79
80 -- -----
81 -- Table 'dwing4'. 'Metric Fact'
82 -- -----
83 CREATE TABLE IF NOT EXISTS 'dwing4'.'Metric_Fact' (
   'idMetricFact' INT NOT NULL AUTO_INCREMENT,
84
    'value_day' FLOAT NULL,
85
   'value_month' FLOAT NULL,
86
   'value year' FLOAT NULL,
87
    'Time_idTime' INT NOT NULL,
88
   'Project_idproject' INT NOT NULL,
89
   'Range_idInterval' INT NOT NULL,
    'Range_Metric_idMetric' INT NOT NULL,
91
   'Range_Language_idLanguage' INT NOT NULL,
92
   INDEX 'fk_Metric_Fact_Project1_idx' ('Project_idproject' ASC),
93
```

```
INDEX 'fk_Metric_Fact_Range1_idx' ('Range_idInterval' ASC,
94
       'Range_Metric_idMetric' ASC, 'Range_Language_idLanguage' ASC),
95
     PRIMARY KEY ('idMetricFact'),
96
     CONSTRAINT 'fk Metric Fact Time1'
97
       FOREIGN KEY ('Time_idTime')
98
       REFERENCES 'dwing4'.'Time' ('idTime')
99
       ON DELETE NO ACTION
100
       ON UPDATE NO ACTION,
101
     CONSTRAINT 'fk_Metric_Fact_Project1'
102
       FOREIGN KEY ('Project_idproject')
103
       REFERENCES 'dwing4'.'Project' ('idproject')
104
       ON DELETE NO ACTION
105
       ON UPDATE NO ACTION,
106
     CONSTRAINT 'fk_Metric_Fact_Range1'
107
       FOREIGN KEY ('Range_idInterval' , 'Range_Metric_idMetric' ,
108
         'Range_Language_idLanguage')
109
       REFERENCES 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'Metric_idMetric',
110
         'Language_idLanguage')
111
       ON DELETE NO ACTION
112
       ON UPDATE NO ACTION)
114 ENGINE = InnoDB:
115
117 SET SQL_MODE=@OLD_SQL_MODE;
118 SET FOREIGN_KEY_CHECKS=@OLD_FOREIGN_KEY_CHECKS;
119 SET UNIQUE_CHECKS=@OLD_UNIQUE_CHECKS;
120
122 -- Data for table 'dwing4'. 'Metric'
123 -- -----
124 START TRANSACTION;
125 USE 'dwing4';
126 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (1, 'LOC', 'Lines of Code');
128 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (2, 'ACCM', 'Average Ciclomatic
129
     Complexity Method');
131 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (3, 'ACC', 'Afferent Conections per Class');
132
133 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (4, 'RFC', 'Reponse for Class');
135 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (5, 'LCOM4', 'Lack of Cohesion of Method');
137 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (6, 'NOM', 'Number of Methods');
139 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
    'description') VALUES (7, 'DIT', 'Depth on Tree');
```

```
141 INSERT INTO 'dwing4'. 'Metric' ('idMetric', 'metric name',
     'description') VALUES (8, 'NOC', 'Number of Childs');
143
144 COMMIT:
145
146
148 -- Data for table 'dwing4'. 'Language'
149 -- -----
150 START TRANSACTION;
151 USE 'dwing4';
152 INSERT INTO 'dwing4'. 'Language' ('idLanguage', 'language name')
153 VALUES (1, 'java');
154 INSERT INTO 'dwing4'.'Language' ('idLanguage', 'language name')
   VALUES (2, 'c++');
156
157 COMMIT;
158
159
161 -- Data for table 'dwing4'. 'Range'
162 -- -----
163 START TRANSACTION;
164 USE 'dwing4';
165 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
     VALUES (1, 0, 33, 'Excelente', 1, 1);
167
168
169 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
171 VALUES (2, 34, 87, 'Bom', 1, 1);
172
173 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
175 VALUES (3, 88, 200, 'Regular', 1, 1);
176
177 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
179 VALUES (4, 201, 9999, 'Ruim', 1, 1);
180
181 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
183 VALUES (5, 0, 31, 'Excelente', 1, 2);
185 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
    'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
187 VALUES (6, 32, 84, 'Bom', 1, 2);
```

```
188
189 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
191 VALUES (7, 85, 207, 'Regular', 1, 2);
192
193 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
195 VALUES (8, 208, 9999, 'Ruim', 1, 2);
196
197 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
199 VALUES (9, 0, 2.8, 'Excelente', 2, 1);
200
201 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
203 VALUES (10, 2.9, 4.4, 'Bom', 2, 1);
204
205 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min',
     'max', 'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
207 VALUES (11, 4.5, 6, 'Regular', 2, 1);
208
209 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
211 VALUES (12, 6.1, 9999, 'Ruim', 2, 1);
212
213 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality index', 'Metric idMetric', 'Language idLanguage')
215 VALUES (13, 0, 2.0, 'Excelente', 2, 2);
216
217 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min',
     'max', 'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
219 VALUES (14, 2.1, 4.0, 'Bom', 2, 2);
220
221 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
223 VALUES (15, 4.1, 6.0, 'Regular', 2, 2);
225 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
227 VALUES (16, 6.1, 9999, 'Ruim', 2, 2);
229 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
231 VALUES (17, 0, 1, 'Excelente', 3, 1);
232
233 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
    'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
```

```
235 VALUES (18, 1.1, 5, 'Bom', 3, 1);
236
237 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
239 VALUES (19, 5.1, 12, 'Regular', 3, 1);
241 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
243 VALUES (20, 12.1, 9999, 'Ruim', 3, 1);
244
245 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
247 VALUES (21, 0, 2.0, 'Excelente', 3, 2);
248
249 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
251 VALUES (22, 2.1, 7, 'Bom', 3, 2);
252
253 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
255 VALUES (23, 7.1, 15, 'Regular', 3, 2);
256
257 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
259 VALUES (24, 15.1, 9999, 'Ruim', 3, 2);
261 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
263 VALUES (25, 0, 9, 'Excelente', 4, 1);
264
265 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
267 VALUES (26, 10, 26, 'Bom', 4, 1);
268
269 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
271 VALUES (27, 27, 59, 'Regular', 4, 1);
273 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
275 VALUES (28, 60, 9999, 'Ruim', 4, 1);
276
277 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
279 VALUES (29, 0, 29, 'Excelente', 4, 2);
280
281 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
```

```
'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
282
283 VALUES (30, 30, 64, 'Bom', 4, 2);
284
285 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
287 VALUES (31, 65, 102, 'Regular', 4, 2);
288
289 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
291 VALUES (32, 103, 9999, 'Ruim', 4, 2);
292
293 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
295 VALUES (33, 0, 3, 'Excelente', 5, 1);
296
297 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
299 VALUES (34, 4, 7, 'Bom', 5, 1);
300
301 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
303 VALUES (35, 8, 12, 'Regular', 5, 1);
305 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
307 VALUES (36, 13, 9999, 'Ruim', 5, 1);
308
309 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
311 VALUES (37, 0, 5, 'Excelente', 5, 2);
312
313 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
315 VALUES (38, 6, 10, 'Bom', 5, 2);
316
317 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
319 VALUES (39, 11, 14, 'Regular', 5, 2);
320
321 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
323 VALUES (40, 15, 99999, 'Ruim', 5, 2);
324
325 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
327 VALUES (41, 0, 8, 'Excelente', 6, 1);
328
```

```
329 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
331 VALUES (42, 9, 17, 'Bom', 6, 1);
332
333 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
335 VALUES (43, 18, 27, 'Regular', 6, 1);
336
337 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
339 VALUES (44, 28, 9999, 'Ruim', 6, 1);
340
341 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
343 VALUES (45, 0, 10, 'Excelente', 6, 2);
344
345 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
347 VALUES (46, 11, 17, 'Bom', 6, 2);
349 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
351 VALUES (47, 18, 26, 'Regular', 6, 2);
352
353 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
355 VALUES (48, 27, 9999, 'Ruim', 6, 2);
356
357 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
359 VALUES (49, 0, 2, 'Excelente', 7, 1);
360
361 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
363 VALUES (50, 3, 4, 'Bom', 7, 1);
364
365 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
367 VALUES (51, 5, 6, 'Regular', 7, 1);
368
369 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
371 VALUES (52, 7, 9999, 'Ruim', 7, 1);
373 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
375 VALUES (53, 0, 1, 'Excelente', 7, 2);
```

```
376
377 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
379 VALUES (54, 2, 3, 'Bom', 7, 2);
380
381 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
383 VALUES (55, 3, 4, 'Regular', 7, 2);
384
385 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
387 VALUES (56, 5, 9999, 'Ruim', 7, 2);
388
389 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
391 VALUES (57, 0, 1, 'Excelente', 8, 1);
393 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
395 VALUES (58, 1.1, 2, 'Bom', 8, 1);
396
397 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
399 VALUES (59, 3, 3, 'Regular', 8, 1);
400
401 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
403 VALUES (60, 4, 9999, 'Ruim', 8, 1);
405 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
407 VALUES (61, 0, 0, 'Excelente', 8, 2);
408
409 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
411 VALUES (62, 1, 1, 'Bom', 8, 2);
412
413 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
415 VALUES (63, 1, 2, 'Regular', 8, 2);
417 INSERT INTO 'dwing4'. 'Range' ('idInterval', 'min', 'max',
418
     'quality_index', 'Metric_idMetric', 'Language_idLanguage')
420 VALUES (64, 3, 9999, 'Ruim', 8, 2);
421
422 COMMIT;
```