

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

Monitoramento de Métricas de Código-Fonte com suporte de um ambiente de *Data Warehousing*

Autor: Guilherme Baufaker Rêgo

Orientador: Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri

Coorientador: Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles

Brasília, DF 2014



Guilherme Baufaker Rêgo

Monitoramento de Métricas de Código-Fonte com suporte de 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 2014

Guilherme Baufaker Rêgo

Monitoramento de Métricas de Código-Fonte com suporte de um ambiente de Data Warehousing/ Guilherme Baufaker Rêgo. – Brasília, DF, 2014-62 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 - UnB Faculdade UnB Gama - FGA , 2014.

1. Métricas de Código-Fonte. 2. Data Warehousing. I. Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri. II. Universidade de Brasília. III. Faculdade UnB Gama. IV. Monitoramento de Métricas de Código-Fonte com suporte de um ambiente de Data Warehousing

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

Guilherme Baufaker Rêgo

Monitoramento de Métricas de Código-Fonte com suporte de 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, 06 de Julho de 2014:

Prof. Msc. Hilmer Rodrigues Neri Orientador

Prof. Dr. Paulo Roberto Miranda Meirelles Coorientador

Prof. Dr. Rodrigo Bonifácio de Almeida Convidado 1

Msc. Débora Reinaldo Arnoud Lima Formiga Convidado 2

> Brasília, DF 2014

		ninha bisavó ma meus exemplos	

Agradecimentos

Agradeço ao meu orientador Prof. Hilmer Neri por ter sido um professor que estendeu o meu aprendizado sobre o desenvolvimento de software a muito além da sala de aula. A ele sou grato, desde pelas oportunidades concedidas no projeto Desafio Positivo e no SRA, quanto a orientação no presente trabalho.

Agradeço também ao meu co-orientador, Prof. Paulo Meirelles por ter me mostrado o mundo do software livre, por ter compartilhado conhecimento sobre Métricas de Código-Fonte, Git, Ruby, Rails e em especial por ter compartilhado suas ponderações muito importantes para o meu crescimento pessoal e profissional.

Agradeço a Deus, inteligência suprema criadora de todas as coisas, por cada dia que é uma nova chance no caminho da evolução. e também aos meus pais, Juno Rego e Andrea Sousa Araújo Baufaker, pelo dom da vida, pela paciência, pela compreensão, pelo apoio incondicional e sobretudo por mostrar que a educação é um dos únicos bens duráveis e incomensuráveis da vida. Agradeço ainda à Oracina de Sousa Araújo, minha avó materna, que sempre me proporcionou conversas muito bem humoradas sobre a forma de ver o mundo, a vida e o ser humano. Além da minha maior parte da criação, devo a ela desde todo o suporte fornecido em casa até a preocupação sobre a quantidade de horas de sono estava dormindo durante a noite.

Agradeço à Luisa Helena Lemos da Cruz por ser tão comprensiva, paciente, amorosa e dedicada para comigo, sobretudo nos dias que atencederam a entrega desde trabalho. A ela devo todas as transformações positivas de minha vida desde de setembro 2012 até então. Sem sombras de dúvidas, ela é minha fonte de dedicação, inspiração para construir o futuro.

Agradeço a Tina Lemos e Valdo Cruz pelo apoio, pelos conselhos e sobretudo por me receber tão bem quanto um filho é recebido em sua própria casa.

Agradeço a todo apoio dos grandes amigos: Gustavo Nobre Dias, Henrique Leão de Sá Menezes e Danilo Ribeiro Tosta

Agradeço a Prof. Eneida Gonzales Valdez por ter me incentivado, com meios de uma verdadeira educadora, a enfrentar os desafios pessoais que a disciplina de Desenho Industrial Assistido por Computador me impôs durante as três vezes que a cursei.

Agradeço também aos companheiros de Engenharia de Software: Vinícius Vieira Meneses, Matheus Freire, Renan Costa, Luiz Mattos, Pedro Tomioka, José Pedro Santana, Aline Gonçalves, Alexandre Almeida, Lucas Kanashiro, Fábio Texeira, Thiago Ribeiro, Alessandro Cateano, Gabriel Silva, Thaiane Braga, Maxwell Almeida e Carlos Oliviera.



Resumo

Palavras-chaves: Métricas de Código-Fonte. Data Warehousing. Data Warehouse

Abstract

Palavras-chaves: Source Code Metrics. Data Warehousing. Data Warehouse

Lista de ilustrações

Figura 1 –	Modelo de Informação da ISO 15939	20
Figura 2 –	Modelo de Qualidade do Produto da ISO 25023 adaptado da ISO/IEC $$	
	25023 (2011)	21
Figura 3 –	Arquitetura de um ambiente de Data Warehousing	33
Figura 4 –	Exemplo de Esquema Estrela adaptado de Times (2012)	35
Figura 5 –	Exemplo de Cubo de Dados	35
Figura 6 –	Metodologia de Projeto de ${\it Data\ Warehouse}$ proposta por Kimball e	
	Ross (2002)	36
Figura 7 –	Diagrama Dimensional de Árvore adaptado de Golfarelli, Maio e Rizzi	
	$(1998) \dots \dots$	37
Figura 8 –	Arquitetura do Ambiente de ${\it Data\ Warehousing}$ para Métricas de Código-	
	Fonte	42
Figura 9 –	Dimensões e Fatos da Coleta de Percentis e Intervalos Qualitativos de	
	Métricas de Código-Fonte	47
Figura 10 –	Interface do Kettle	48
Figura 11 –	Interface Gráfica do Pentaho BI Platform	50
Figura 12 –	Arquitetura Ambiente de Data Warehousing para Métricas de Código-	
	Fonte	52

Lista de tabelas

Tabela 1 –	Objetivos Específicos do Trabalho
Tabela 2 –	Objetivos Específico OE6
Tabela 3 –	Modelo de Informação para métricas de código-fonte com base na
	ISO/IEC 15939 (2002)
Tabela 4 –	Percentis para métrica NOM extraídos de Meirelles (2013) 2
Tabela 5 –	Nome dos Intervalos de Frequência
Tabela 6 –	Configurações para os Intervalos das Métricas para Java
Tabela 7 –	Conceitos de Limpeza extraídos de Machini et al. (2010)
Tabela 8 –	Cenários de Limpeza
Tabela 9 –	Diferenças entre OLAP e OLTP extraído de Times (2012), Rocha
	(2000) e Neri (2002)
Tabela 10 –	Exemplo do Total de Vendas de uma Rede de Lojas no mês de Novembro 39
Tabela 11 –	Exemplo do Total de Vendas de uma rede de lojas no mês de novembro
	com a dimensão Produto
Tabela 12 –	Exemplo do Total de vendas da Loja Norte no mês de novembro 3
Tabela 13 –	Exemplo de Vendas por produto de uma rede de lojas nos meses de
	novembro e dezembro
Tabela 14 –	Exemplo de Vendas do Produto A na rede de Lojas
Tabela 15 –	Exemplo de Vendas por Loja para cada um dos Produtos nos meses de
	Novembro e Dezembro
Tabela 16 –	Critérios Gerais de seleção de ferramentas
Tabela 17 –	Critérios Específicos para Ferramenta de Análise Estática de Código-
	Fonte
Tabela 18 –	Características do SonarQube e do Analizo
Tabela 19 –	Análise do SonarQube e do Analizo quanto aos critérios gerais e quanto
	aos critérios específicos de ferramentas de análise estática
Tabela 20 –	Requisitos de Negócio da Coleta de Percentis e Intervalos Qualitativos
	de Métricas de Código-Fonte
Tabela 21 –	Características do Kettle e avaliação quanto aos critérios gerais de se-
	leção de ferramentas
Tabela 22 –	Características do Pentaho BI Platform e avaliação quanto aos critérios
	gerais de seleção de ferramentas
Tabela 23 –	Características do Saiku Analytics e avaliação quanto aos critérios ge-
	rais de seleção de ferramentas

Lista de abreviaturas e siglas

ACC Afferent Connections per Class

ACCM Average Cyclomatic Complexity per Method

AMLOC Average Method Lines of Code

ANPM Average Number of Parameters per Method

CBO Coupling Between Objects

CSV Comma-Separated Values

DIT Depth of Inheritance Tree

DW Data Warehouse

ETL Extraction-Transformation-Load

 ${\bf GQM} \hspace{1cm} {\it Goal-Question-Metric}$

IEC International Electrotechnical Commission

IPHAN Instituto do Patrimônio Histórico e Artístico Nacional

ISO International Organization for Standardization

JSON JavaScript Object Notation

LCOM4 Lack of Cohesion in Methods

LOC Lines of Code

NPA Number of Public Attributes

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

SGBD Sistema de Gerenciamento de Bancos de Dados

SICG Sistema Integrado de Controle e Gestão

XML Extensible Markup Language

 $YAML \hspace{1cm} YAML \hspace{1cm} Ain't \hspace{1cm} Markup \hspace{1cm} Language$

Sumário

1	INTRODUÇÃO	15
1.1	Contexto	. 15
1.2	Problema	. 15
1.3	Questão de Pesquisa	. 15
1.4	Objetivos	. 16
1.5	Hipótese	. 17
1.6	Organização do Trabalho	. 18
2	MÉTRICAS DE SOFTWARE	. 19
2.1	Processo de Medição de Software	. 19
2.2	Classificação das Métricas de Software	. 20
2.3	Métricas de Código-Fonte	. 22
2.3.1	Métrica de Tamanho e Complexidade	. 22
2.3.2	Métricas de Orientação à Objetos	. 23
2.3.3	Configurações de Qualidade para Métricas de Código-Fonte	. 24
2.3.4	Código Limpo	. 28
3	DATA WAREHOUSING	32
3.1	Extraction-Transformation-Load (ETL)	. 33
3.2	Data Warehouse	. 34
3.2.1	Metodologia do Projeto do <i>Data Warehouse</i>	. 36
3.3	On-Line Analytical Processing (OLAP)	
3.4	Visualização de Dados	. 40
4	AMBIENTE DE DATA WAREHOUSING PARA MÉTRICAS DE	
	CÓDIGO-FONTE	
4.1	Arquitetura do Ambiente <i>Data Warehousing</i> para Métricas de Código	
	Fonte	
4.2	Ferramenta de Análise Estática de Código-Fonte	
4.3	Projeto do Data Warehouse	
4.4	Ferramentas de <i>Data Warehousing</i>	
4.4.1	Implementação da Extração, Transformação e Carga dos Dados	
4.4.2	Implementação das Consultas OLAP e Visualização de Dados	
4.5	Resumo Ferramental do Ambiente de <i>Data Warehousing</i>	. 52
5	ESTUDO DE CASO	53

5.1	Protocolo do Estudo de Caso	
6	CONCLUSÃO	
6.1	Limitações e Trabalhos Futuros	
	Referências	
	APÊNDICE A – PROJETO DO <i>DATA WAREHOUSE</i> 60	
	APÊNDICE B – MÉTRICAS DE CÓDIGO-FONTE DO PROJETO SICG	
	APÊNDICE C – DESCRIÇÃO SIMPLICADA DO PROCESSO DE ETL NO KETTLE	

1 Introdução

1.1 Contexto

A qualidade do software depende da qualidade do código-fonte, pois um bom código-fonte é um bom indicador de qualidade interna do produto de software (BECK, 2003) (ISO/IEC 25023, 2011). Portanto, decisões errôneas de desenvolvedores podem gerar trechos de código não coesos, que venham a se desfazer com o tempo e que aumentam exponencialmente a chance de manutenções corretivas onerosas (BECK, 2007) (BECK, 1999b).

Entre as formas de analisar a qualidade do código-fonte está a análise estática de código-fonte, que é uma análise automatizada das estruturas internas do código, que permite obter métricas de código-fonte (EMANUELSSON; NILSSON, 2008) (WICHMANN et al., 1995) (NIELSON; NIELSON; HANKIN, 1999) (SOMMERVILLE, 2010). Alguns trabalhos como Marinescu e Ratiu (2004), Marinescu (2005), Moha, Guéhéneuc e Leduc (2006), Moha et al. (2008), Moha et al. (2010) e Rao e Reddy (2007) mostraram que é possível a partir da análise de métricas de código-fonte, obter indicadores de pedaços não coesos e com alto acoplamento. Estes pedaçoes são passíveis de eliminação com a refatoração, que é a técnica de modificação das estruturas internas do código-fonte sem modificação o comportamento externo observável (FOWLER, 1999).

1.2 Problema

Embora a refatoração seja uma prática bastante documentada e utilizada principalmente nos processos de desenvolvimento que utilizam métodos ágeis (BECK, 1999b), a decisão de aplicação, quer seja em uma classe, módulo ou projeto, envolve a avaliação de fatores como custo, prazo, risco e qualidade do código-fonte (YAMASHITA, 2013).

Este último fator, que pode ser determinante para decisão de refatorar, normalmente, é díficil de ser avaliado. Isso ocorre, pois as ferramentas de análise estática de código-fonte, normamelmente, não apresentam associação entre os resultados númericos e a forma de intrepretá-los, isto é, as métricas frequentemente mostram apenas valores númericos isolados (MEIRELLES, 2013). Além disso, os resultados obtidos a partir de ferramentas de análise estática de código-fonte são apresentados em longos arquivos (planilhas, arquivos JSON, XML), ou seja, sem mecanismos de separação, agregação e formas de visualização de dados que permitam a fácil identificação de um ponto de melhoria no código-fonte.

1.3 Questão de Pesquisa

Tendo em vista que este problema afeta a avaliação de projetos de software, pois é crucial que informações sobre o desenvolvimento de software sejam coletados e compartilhados entre projetos e pessoas em uma visão organizacional unificada, para que determinada organização 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), foi elaborada a seguinte questão de pesquisa:

Como aumentar a visibilidade e facilitar interretação das métricas de código-fonte a fim de apoiar a decisão de refatoração de uma equipe de desenvolvimento?

1.4 Objetivos

Colocando a resolução da questão de pesquisa como objetivo geral do trabalho, foram elaborados objetivos específicos utilizando o GQM (BASILI; CALDIERA; ROMBACH, 1996). Nesta abordagem cada objetivo específico foi derivado em uma série de questões específicas que são respondidas com métricas específicas, tal como se mostra na Tabela 2.

Objetivo Específico	Questão Específica	Métricas Específicas
OE1 - Avaliar a Quali-	QE1 - Qual conjunto de poucas	M1 - Métricas de Código-
dade do Código-Fonte no	métricas de código-fonte pode	Fonte apresentadas na
Projeto	indicar a qualidade do código-	Seção 2.3.
	fonte em projeto?	
OE2 - Automatizar o	QP2 - Como automatizar o	M2 - Quantidade de pas-
processo de medição de	processo de medição de métri-	sos automatizados apre-
métricas de código-fonte.	cas de código-fonte?	sentados no Capítulo 4.
OE3 - Facilitar a inter-	QE3 - Como o conjunto de	M3 - Configurações de
pretação das métricas de	poucas métricas de código-	Intervalos Qualitativos
código-font.	fonte podem ser melhor inte-	para Métricas de Código-
	pretadas pela equipe de desen-	Fonte apresentados na
	volvimento?	seção 2.3.3.
OE4 - Avaliar indicado-	QE4 - Quais são os indicadores	M4 - Cenários de Lim-
res de Código Limpo no	de código-limpo em um código-	peza apresentados na Se-
Projeto.	fonte de um determinado pro-	ção 2.3.4.
	jeto?	
OE5 - Avaliar indicado-	QE5 - Qual é o aproveitamento	M5 - Quantidade de
res de aproveitamento de	de oportunidades de melhoria	Classes do Projeto/
oportunidades de melho-	de código-fonte em um deter-	Quantidade de Cenários
ria de Código-Fonte	minado Projeto?	de Limpeza em uma
		determinada release.

Tabela 1 – Objetivos Específicos do Trabalho

1.5 Hipótese

Visando atingir os objetivos específicos estabelecidos na Tabela 2, realizou-se uma revisão bibliográfica da literatura em busca de ambientes de informação que visassem à automação de processos e exposição de informações em âmbito gerencial. Alguns trabalhos como 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), mostraram que ambientes de *Data Warehousing*, são boas soluções para adoção de um programa de métricas em processos de desenvolvimento de software.

Em conformidade com o referencial teórico enunciado anteriormente, foi hipotetizado a hipótese H1:

H1: A construção de um ambiente de *Data Warehousing* traz automação necessário ao processo de medição de métricas de código-fonte, possibilidade de criar um campo de conhecimento semântico para facilitar a interpretação de métricas de código-fonte, trazer visibilidade necessária às métricas de código-fonte e inferir outras informações advindas destas.

Tendo em vista a adoção da hipotése, adicionou-se o objetivo OE6:

Objetivo Específico	Questão Específica	Métricas Específicas		
OE6 - Avaliar quanti-	QE6 - Quantas formas diferen-	M6 - Quantidade de for-		
dade de visualizações de	tes de visualização das métri-	mas diferentes de visu-		
métricas de código-fonte	cas de código-fonte são possí-	alizar cada métrica de		
providas pelo ambiente	veis em um ambiente de <i>Data</i>	código-fonte		
de <i>Data Warehousing</i> em	Warehousing?			
um projeto.				

Tabela 2 – Objetivos Específico OE6

1.6 Organização do Trabalho

Após a leitura da introdução, encontrar-se-á adiante o Capítulo 2 que apresenta as métricas de software, processo de medição da ISO 15939, as métricas de código-fonte, código-limpo e os cenários de limpeza de código-fonte; O Capítulo 3 que apresenta conceitualmente o ambiente de *Data Warehousing*. O Capítulo 4 que apresenta a projeto a implementação do ambiente de *Data Warehousing* para métricas de código-fonte e cenérios de código limpo construído neste trabalho. O capítulo 5 apresenta o projeto de estudo de caso do uso como forma de validar a utilização do ambiente. Por fim, o capítulo 6 descreve os resultados obtidos com aplicação do ambiente em forma de estudo de caso, onde foi acompanhado as 24 releases do software SICG (Sistema Integrado de Controle e Gestão) do Instituto de Patrimônio Histórico e Artístico Nacional (IPHAN). Adicionalmente no capítulo 6, são discutidos as conclusões, limitações do trabalho e trabalhos futuros.

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, a fim 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 e custo a fim de mapear um atributo (característica que permite distinguir qualitativamente 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. Tendo em vista que o termo métrica é mais difundido em processos de medição e análise, tais os que se baseiam diretamente ou indiretamente no *Goal-Question-Metric* de Basili, Caldiera e Rombach (1996), resolveu-se adotar o termo métrica com mesmo valor semântico ao termo medida da ISO/IEC 15939 (2002), que é o valor operacional propriamente dito

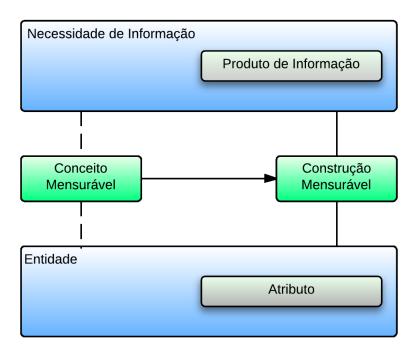


Figura 1 – Modelo de Informação da ISO 15939

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. Quando se trata da coletas de métricas de código-fonte, é possível construir um modelo de informação tal como na Tabela 3.

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 3 – Modelo de Informação para métricas de código-fonte 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 nas 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 unidades. Por exemplo, o aumento 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. 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 ao 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:

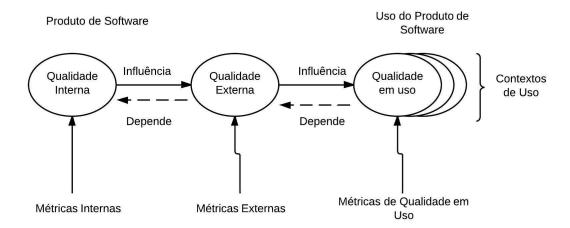


Figura 2 – Modelo de Qualidade do Produto da ISO 25023 adaptado da ISO/IEC 25023 (2011)

- 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). Este fato significa que as métricas de código-fonte são métricas objetivas e possuem características como validade, simplicidade, objetividade, fácil obtenção e robustez (MILLS, 1999).

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 era impresso. A segunda lei de Lehman (1980) enuncia que a complexidade aumenta à medida que o software é evoluído. Logo, é perceptível que as métricas de complexidade estão diretamente ligadas as métricas de tamanho, sendo que a modificação em uma provavelmente impactará na outra. A seguir são apresentadas algumas 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 dos 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 método.
- AMLOC (Average Method Lines of Code Média do número de linhas de código por método) Essa medida indica se o código está bem distribuído entre os métodos. Quanto maior, mais pesados são os métodos. É preferível ter muitas operações pequenas e de fácil entendimento que poucas operações grandes e complexas (MEI-RELLES, 2013).

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 da orientação à objetos permitiu aos programadores abstrair computação ao negócio, isso significou evolução no desenvolvimento quando comparado ao paradigma procedural e permanência na academia quanto na indústria de desenvolvimento de sotware (LI; HENRY, 1993).

Dado a grande utilização do paradigma no desenvolvimento de software, foram selecionadas algumas das principais métricas de orientação à objetos:

• ACC (Afferent Connections per Class - Conexões Aferentes por Classe) é o 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).

- ANPM (Average Number of Parameters per Method Média do Número de Parâmetros por Método) alcula a média de parâmetros dos métodos da classe. Seu valor mínimo é zero e não existe um limite máximo para o seu resultado, mas um número alto de parâmetros pode indicar que um método pode ter mais uma responsabilidade (BASILI; ROMBACH, 1987)
- CBO (Coupling Between Objects Acoplamento entre Objetos) é o número total de classes dentro de um pacote que dependem de classes externas ao pacote. Quando calculada no nível da classe, essa medida também é conhecida como Fan-out da classe (CHIDAMBER; KEMERER, 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).
- LCOM4 (Lack of Cohesion in Methods Falta de Coesão entre Métodos). Originalmente proposto por Chidamber e Kemerer (1994) como LCOM não teve uma grande aceitabilidade. Após críticas e sugestões a métrica foi 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.
- NOC (Number of Children Número de Filhos) é o número de 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.
- 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 coesas (LORENZ; KIDD, 1994).

- NPA (Number of Public Attributes Número de Atributos Públicos) mede o encapsulamento. Os atributos de uma classe devem servir apenas às funcionalidades da própria classe. Portanto, boas práticas de programação recomendam que os atributos de uma classe devem ser manipulados através dos métodos de acesso (BECK, 1997)
- 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).

2.3.3 Configurações de Qualidade para Métricas de Código-Fonte

No trabalho de Meirelles (2013), analizou-se a distribuição estátistica de métricas de código-fonte em 38 projetos de software livre com mais de 100.000 downloads, como por exemplo, Tomcat, OpenJDK, Eclipse, Google Chrome, VLC e entre outros. Para tal Meirelles (2013), utilizou-se da técnica de estátistica descritiva: percentil. Esta é medida que divide a amostra ordenada (por ordem crescente dos dados) em 100 partes, cada uma com uma percentagem de dados aproximadamente igual.

Define-se percentil k, Q, para k=1, 2, ..., 99, como sendo o valor tal que k% dos elementos da amostra são menores ou iguais a Qk e os restantes (100-k)% elementos da amostra são maiores ou iguais a Qk. O 25° percentil recebe o nome de primeiro quartil, O 50° percentil de mediana ou segundo quartil e o 75° percentil recebe o nome de terceiro quartil.

Após realizar aplicação da técnica estatística na série de dados das métricas de código-fonte, obteve-se tabelas como a Tabela 4.

Software	Mín	1%	5%	10%	25%	50%	75%	90%	95%	99%	Máx
	Linguagem: C										
Linux	1,0	1,0	1,0	2,0	5,0	11,0	24,0	46,0	67,0	136,0	639,0
Freebsd	0,0	0,0	0,0	0,0	1,0	4,0	13,0	29,0	48,0	110,0	1535,0
Android	1	1	1	1	2	4	9	20	31	78	572
Bash	1	1	1	1	2	4	13	34	56	114	185
Chromium OS	1	1	1	1	3	7	16	32	49	104	434
GCC	1	1	1	1	2	2	7	17	30	89	3439
Gimp	1	1	2	2	5	8	16	28	37	79	179
Git	1	1	1	1	3	8	19	41	57	111	321
Gnome	1	1	1	2	4	10	21	38	56	116	406
HTTP Server	1	1	2	3	5	10	22	35	47	82	137
KVM	1	1	2	2	5	9	14	26	40	101	115
MPlayer	1	1	1	2	4	7	14	23	33	72	522
OpenLDAP	1	1	1	1	2	4	11	24	34	85	259
PHP	1	1	1	1	2	5	13	33	55	117	1508
Postgresql	1	1	1	1	4	9	21	42	68	149	992
Python	1	1	1	2	2	4	20	55	99	176	387
Subversion	1	1	1	1	3	7	19	41	63	138	266
VLC	1	1	1	1	3	7	12	25	38	73	524
				Ling	uagem	: C++					
Chrome	1,0	1,0	1,0	1,0	3,0	5,0	10,0	17,0	26,0	52,8	205,0
Firefox	1,0	1,0	1,0	1,0	2,0	5,0	10,0	22,0	37,0	86,0	1558,0
Inkscape	1	1	1	1	2	5	10	21	31	55	249
Media Player	1	1	1	1	3	7	15	33	54	141	2943
Mysql	1	1	1	1	3	5	11	23	38	103	895
OpenOffice	1	1	1	1	2	3	7	13	20	45	252
						: Java					
Eclipse	1,0	1,0	1,0	1,0	2,0	5,0	9,0	18,0	26,0	49,7	606,0
Open JDK8	1,0	1,0	1,0	1,0	2,0	3,0	8,0	17,0	27,0	60,0	596,0
Ant	1	1	1	1	2	5	11	20	29	54	126
Checkstyle	1	1	1	1	1	3	6	11	15	26	55
Eclipse Metrics	1	1	1	1	2	4	6	12	15	22	27
Findbugs	1	1	1	1	2	3	7	15	22	48	198
GWT	1	1	1	1	2	4	9	20	29	53	385
Hudson	1	1	1	1	2	3	6	12	19	43	149
JBoss	1	1	1	1	2	3	6	11	17	40	382
Kalibro	1	1	1	1	3	5	8	12	16	26	33
Log4J	1	1	1	1	2	4	8	15	23	53	123
Netbeans	1	1	1	1	2	4	9	16	23	46	1002
Spring	1	1	1	1	2	3	7	14	21	46	122
Tomcat	1	1	1	1	2	4	10	21	35	80	300

Tabela 4 – Percentis para métrica NOM extraídos de Meirelles (2013)

Meirelles (2013) observou a partir dos resultados obtidos para cada métrica de código-fonte, como os mostrados na Tabela 4, para uma determinada linguagem de programação, é possível definir uma referência, a partir de um determinado percentil, e observar o conjunto de valores que são frequentemente observados. Por exemplo, na Tabela 4, considerando **Open JDK8** como uma referência e que as informações para esta métrica são representativas apenas a partir do 75° percentil, é possível observar o intervalo de 0 a 8, como muito frequente, o intervalo de 9 a 17 como frequente, 17 a 27 como pouco frequente e acima de 27 como não frequente (MEIRELLES, 2013).

Considerando que o trabalho de Meirelles (2013), analisou softwares livres com grande utilização que são mostrados na Tabela 4, é possível utilizar os intervalos de frequência obtidos como uma evidência **empírica** de qualidade do código-fonte. Sendo assim, os intervalos de frequência obtidos por Meirelles (2013) foram renomeados tais como a Tabela 5, a fim de facilitar a interpretação de métricas de código-fonte, atigindo o objetivo específico OE2.

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

Tabela 5 – Nome dos Intervalos de Frequência

Após a renomeação dos intervalos de frequência em intervalos qualitativos, observouse que alguns softwares apresentam menores valores para métricas que outros. Na tentativa considerar dois cenários, considerou-se dois software como referência para cada uma das métricas na linguagem de programação Java. Em um primeiro cenário, foi analisado o software que contia os menores valores percentis para as métricas. Já em um segundo cenário, foi considerado os valores percentis mais altos. Para o primeiro cenário foi considerado os valores do **Open JDK8**, já para o segundo foi considerado os valores do **Tomcat** como referência.

Métrica	Intervalo Qualitativo	(Open JDK8)	(Tomcat)
	Excelente	[de 0 a 33]	[de 0 a 33]
LOC	Bom	[de 34 a 87]	[de 34 a 105]
LOC	Regular	[de 88 a 200]	[de 106 a 276]
	Ruim	[acima de 200]	[acima de 276]
	Excelente	[de 0 a 2,8]	[de 0 a 3]
ACCM	Bom	[de 2,9 a 4,4]	[de 3,1 a 4,0]
ACCM	Regular	[de 4.5 a 6.0]	[de 4,1 a 6,0]
	Ruim	[acima de 6]	[acima de 6]
	Excelente	[de 0 a 8,3]	[de 0 a 8]
AMLOG	Bom	[de 8,4 a 18]	[de 8,1 a 16,0]
AMLOC	Regular	[de 19 a 34]	[de 16,1 a 27]
	Ruim	[acima de 34]	[acima de 27]
	Excelente	[de 0 a 1]	[de 0 a 1,0]
100	Bom	[de 1,1 a 5]	[de 1,1 a 5,0]
ACC	Regular	[de 5,1 a 12]	[de 5,1 a 13]
	Ruim	[acima de 12]	[acima de 13]
	Excelente	[de 0 a 1,5]	[de 0 a 2,0]
ANDM	Bom	[de 1,6 a 2,3]	[de 2,1 a 3,0]
ANPM	Regular	[de 2,4 a 3,0]	[de 3,1 a 5,0]
	Ruim	[acima de 3]	[acima de 5]
	Excelente	[de 0 a 3]	[de 0 a 2]
CDO	Bom	[de 4 a 6]	[de 3 a 5]
CBO	Regular	[de 7 a 9]	[de 5 a 7]
	Ruim	[acima de 9]	[acima de 7]
	Excelente	[de 0 a 2]	[de 0 a 1]
DITT	Bom	[de 3 a 4]	[de 2 a 3]
DIT	Regular	[de 5 a 6]	[de 3 a 4]
	Ruim	[acima de 6]	[acima de 4]
	Excelente	[de 0 a 3]	[de 0 a 3]
I COM4	Bom	[de 4 a 7]	[de 4 a 7]
LCOM4	Regular	[de 8 a 12]	[de 8 a 11]
	Ruim	[acima de 12]	[acima de 11]
	Excelente	[0]	[1]
NOC	Bom	[1 a 2]	[1 a 2]
NOC	Regular	[3]	[3]
	Ruim	[acima de 3]	[acima de 3]
	Excelente	[de 0 a 8]	[de 0 a 10]
NOM	Bom	[de 9 a 17]	[de 11 a 21]
NOM	Regular	[de 18 a 27]	[de 22 a 35]
	Ruim	[acima de 27]	[acima de 35]
	Excelente	[0]	[0]
NPA	Bom		
INIA	Regular	[de 2 a 3]	[de 2 a 3]
	Ruim	[acima de 3]	[acima de 3]
	Excelente	[de 0 a 9]	[de 0 a 11]
DEC	Bom	[de 10 a 26]	[de 12 a 30]
RFC	Regular	[de 27 a 59]	[de 31 a 74]
	Ruim	[acima de 59]	[acima de 74]

Tabela 6 — Configurações para os Intervalos das Métricas para Java

2.3.4 Código Limpo

Segundo Martin (2008), o código deve ser uma composição de instruções e abstrações que possam ser facilmente entendidas, uma vez que gasta-se a maior parte do tempo lendo-o para incluir funcionalidades e corrigir falhas. Dessa forma, ao longo dos anos foram desenvolvidas práticas e técnicas a fim de se gerar o "código limpo" que tem facilidade de entendimento e manutenbilidade. Na Tabela 7 são apresentados alguns conceitos de limpeza de código propostos por Martin (2008) e Beck (2007) compilados por Machini et al. (2010).

Conceito de Limpeza	Descrição	Consequências de Aplicação
Composição de Métodos	Compor os métodos em chamadas para outros rigorosamente no mesmo nível de abstração abaixo.	 Menos Operações por Método Mais Parâmetros de Classe Mais Métodos na Classe
Evitar Estruturas Encadeadas	Utilizar a composição de métodos para minimizar a quantidade de estruturas encadeadas em cada método (if, else)	 Menos Estruturas encadeadas por método (if e else) Benefícios do Uso de Composição de Métodos
Maximizar a Coesão	Quebrar uma classe que não segue o Princípio da Responsabilidade Única: as classes devem ter uma única responsabilidade, ou seja, ter uma única razão para mudar.	 Mais Classes Menos Métodos em cada Classe Menos Atributos em cada Classe
Objeto como Parâmetro	Localizar parâmetros que formam uma unidade e criar uma classe que os encapsule	 Menos Parâmetros sendo passados para Métodos Mais Classes
Parâmetros como Variável de Instância	Localizar parâmetro muito utilizado pelos métodos de uma classe e transformá-lo em variável de instância	 Menos Parâmetros passados pela Classe Possível diminuição na coesão
Uso Excessivo de Herança	Localizar uso excessivo de herança e transformá-lo em agregação simples	 Maior Flexibilidade de Adição de Novas Clas- ses Menor Acoplamento en- tre as classes
Exposição Pública Excessiva	Localizar uso excessivo de parâmetros públicos e transformá-lo em parâme- tros privados	• Maior Encapsulamento de Parâmetros

Tabela 7 – Conceitos de Limpeza extraídos de Machini et al. (2010)

Os trabalhos de Marinescu e Ratiu (2004), Marinescu (2005), Moha, Guéhéneuc e Leduc (2006), Moha et al. (2008), Moha et al. (2010) e Rao e Reddy (2007) mostraram que é possível detectar pedaços de código-fonte que podem ser melhorados com a utilização de métricas de código-fonte. Embasado em alguns detes trabalhos, Machini et al. (2010) construíu um mapeamento entre as métricas de código-fonte, e as técnicas e práticas propostas por Martin (2008) e Beck (2007).

Neste mapeamento, cada conjunto de coorelação métricas constitui um cenário de limpeza, onde é mostrado a correlação de um "conceito de limpeza", apresentados na Tabela 7, com métricas de código-fonte, apresentadas na Seção 2.3. No trabalho de Machini et al. (2010), a detecção é feita a partir de valores altos para as métricas de código-fonte. A fim de medir efetivamente, a aplicação destes, considerou-se os valores altos como os valores obtidos pelos intervalos Regular e Ruim para a configuração **OpenJDK** tal como mostrado na Tabela 6.

Considerando inicialmente os cenários Classe Pouco Coesa e Interface dos Métodos extraídos de Machini et al. (2010), foram elaborados mais alguns cenários tal como se mostra na Tabela 8. Além disso, realizou-se um mapeamento inicial de padrões de projeto de Gamma et al. (1994) que poderiam resolver os problemas detectados pelos cenários de limpeza.

Cenário de Lim-	Conceito de Limpeza	Características	Objetivos durante a	Forma de Deteccão	Padrões de Projeto
peza	•		Refatoração	pelas Métricas de	Associados
				Código-Fonte	
Classe Pouco	Maximização da Coe-	Classe Subdivida em	Reduzir a subdvisão	Intervalos Regulares	Chain of Reponsa-
Coesa	São	grupos de métodos	da Classe	e Ruins de LCOM4,	bilities, Mediator,
		que não se relacionam		RFC	Decorator
Interface dos	Objetos como Parâ-	Elevada Média de pa-	Minimizar o número	Intervalos Regulares e	Facade, Template
Métodos	metro e Parâmetro	râmetros repassados	de Parâmetros	Ruins de ANPM	Method, Stra-
	como Variáveis de Ins-	pela Classe			tegy, Command,
	tância				Mediator, Bridge
Classes com	Evitar Uso Excessivo	Muitas Sobreescritas	Trocar a Herança por	Intervalos Regulares e	Composite, Pro-
muitos filhos	de Herança	de Métodos	uma Agregação	Ruins de NOC	totype, Decorator,
					Adapter
Classe com mé-	Composição de Méto-	Grande Número Efe-	Reduzir LOC da	Intervalos Regulares	Chain of Reponsa-
todos grandes	dos, Evitar Estrutura	tivo de Linhas de Có-	Classe e de seus	e Ruins de AMLOC,	bilities, Mediator,
e/ou muitos	Encadeadas Comple-	digo	métodos, Reduzir a	ACCM	Flyweight
condicionais	xas		Complexidade Ciclo-		
			mática e Quebrar os		
			métodos		
Classe com	Parâmetros Privados	Grande Número de	Reduzir o Número de	Intervalos Regulares e	Facade, Singleton
muita Exposição		Parâmetros Públicos	Parâmetros Públicos	Ruins de NPA	
Complexidade	Maximização da Coe-	Grande Acoplamento	Reduzir a a quanti-	Intervalos Regulares	Chain of Responsa-
Estrutural	São	entre Objetos	dade de responsabili-	e Ruins de CBO e	bilities, Mediator,
			dades dos Métodos	LCOM4	Strategy

Tabela 8 – Cenários de Limpeza

3 Data Warehousing

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

Data Warehousing 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 do todo do 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 trazer a visibilidade da qualidade do código-fonte produzido pela equipe de desenvolvimento durante um determinado período de tempo (dias, meses, anos).

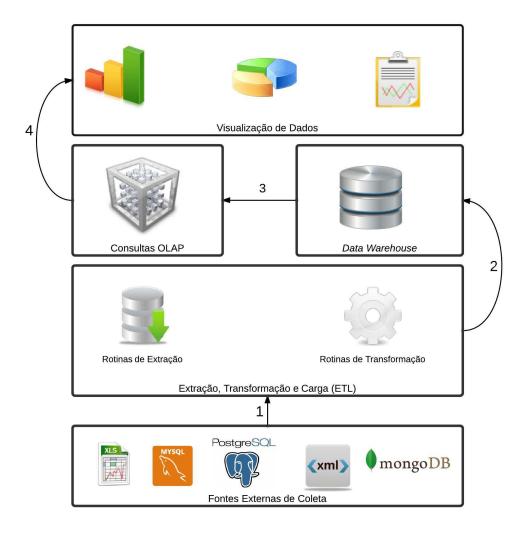


Figura 3 – Arquitetura de um ambiente de Data Warehousing

A Figura 3 descreve uma arquitetura geral de um ambiente de *Data Warehousing*, de tal forma que setas 1 e 2 representam o processo de *Extraction-Transformation-Load*; A seta 3 representa as consultas *On-Line Analytical Processing (OLAP)*; 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 consumir até 85% de todo o esforço em um ambinetee de Data Warehousing (KIMBALL; ROSS, 2002).

• Extração: No ambiente de Data Warehousing, os dados, que provêm de fontes dis-

tintas, tais como planilhas, bases relacionais em diferentes tipos de banco de dados (MySQL, Oracle, PostgreSQL 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 a fim de serem utilizados pelas consultas OLAP.

3.2 Data Warehouse

Data Warehouse 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 Data Warehousing (KIMBALL; ROSS, 2002).

A necessidade de centralização e agregação dos dados em um data warehouse mostrou 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 numéricos ou medidas do negócio são armazenados (KIMBALL; ROSS, 2002).

Quando se juntam fatos e dimensões, 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.

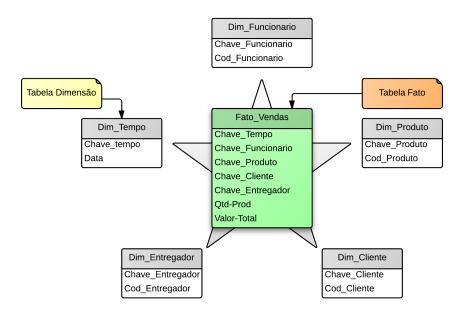


Figura 4 – Exemplo de Esquema Estrela adaptado de Times (2012)

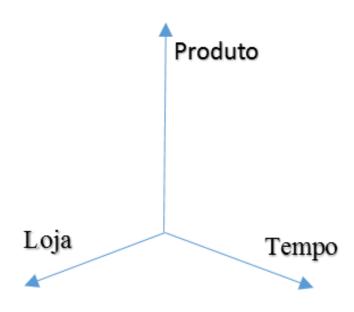


Figura 5 – Exemplo de Cubo de Dados

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 granularidade dos fatos deve ser considerada na hora de projetar um data warehouse. Além disto, deve-se ainda considerar as 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

A Figura 6 mostra os passos necessários, utilizando da metodologia proposta por Kimball e Ross (2002), para o projeto de um *Data Warehouse*.



Figura 6 – Metodologia de Projeto de *Data Warehouse* proposta por Kimball e Ross (2002)

O primeiro passo de selecionar o processo de negócio é crucial na identificação de requisitos e regras de negócio, pois dele advém tais como cálculos específicos que podem vir a ser entradas para o processo de Extracion-Transformation-Load. No segundo passo, a identificação da periodicidade de coleta dos dados é essencial para coleta correta e agregação dos dados em níveis ou hierarquias. O terceiro e quarto passos resultam por fim no modelo dimensional que foi apresentado na seção 3.2.

Tendo os fatos e dimensões identificados pela de Kimball e Ross (2002), é possível construir um diagrama dimensional de árvore tal como exemplo da Figura 7. Este diagrama foi proposto por Golfarelli, Maio e Rizzi (1998) com intuito de conceber conceituais de **Data Warehouse**, onde as dimensões são as raízes das árvores, se forem atributos não numéricos. As hierarquias são os "galhos" das árvores cujas raízes são dimensões, e cujos relacionamentos entre os nós são 1:N. Os atributos do fato, também são raízes das árvores, contudo estes são atributos númericos caracterizados pela ausência de hierarquias.

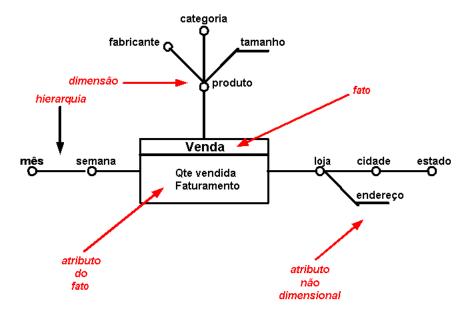


Figura 7 – Diagrama Dimensional de Árvore adaptado de Golfarelli, Maio e Rizzi (1998)

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 de dados relacionais normalizados, visando a eliminação da redundância de dados.

As principais diferenças das operações On-Line Analytical Processing (OLAP) para as operações Online Transaction Processing (OTLP) são apresentados na Tabela 9.

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 9 – 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 cláusula **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 cláusula **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 cláusula **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 a 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 de lojas, que agregam as Lojas Sul, Norte e Oeste, tal como se mostra a Tabela 10, a operação Drill-Down pode ser exemplificada, quando se adiciona a dimensão Produto na Tabela 10, isto é, aumentando o nível de detalhes, tendo então como resultado a Tabela 11. Já a operação de Roll-Up é o contrário, isto é, diminuir o nível de detalhe partindo da Tabela 11 para Tabela 10.

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

Tabela 10 – 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 11 – 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 10, obtendo assim a Tabela 12.

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

Tabela 12 – 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 cláusula WHERE do SQL (TIMES, 2012). A operação pode ser aplicada na Tabela 13, obtendo assim a Tabela 14.

Produto	Loja	Outubro	Novembro	Dezembro
	Loja Sul	50	10	20
Produto A	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
	Loja Sul	56	70	35
Produto D	Loja Norte	12	90	34
	Loja Oeste	64	60	23

Tabela 13 – 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 14 – 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 a fim de restringir a visualização das dimensões em uma tabela (ROCHA, 2000). A operação de Pivoting pode ser exemplificada ao partir da Tabela 13 para Tabela 15.

Loja	Produto	Outubro	Novembro	Dezembro
	Produto A	50	10	20
Loja Sul	Produto B	32	70	20
Loja Sui	Produto C	34	50	23
	Produto D	56	70	35
	Produto A	60	100	24
Loja Norte	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 15 – 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, em que tabelas são utilizadas para consulta de valores individuais que podem ser comparados envolvendo, em certos casos, mais de uma unidade de medida; Já os gráficos são indicados para exibição de informação quantitativa nos quais os valores indicam pontos de interesse e estes podem ser comparados por sua similaridades e dissimilaridades.

4 Ambiente de *Data Warehousing* para Métricas de Código-Fonte

4.1 Arquitetura do Ambiente *Data Warehousing* para Métricas de Código-Fonte

Para a implementação do ambiente de *Data Warehousing* para métricas de códigofonte, foi definida a arquitetura tal como se mostra Figura 8.

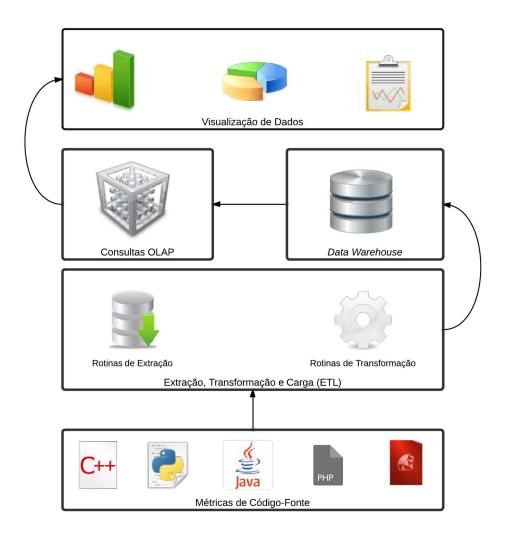


Figura 8 – Arquitetura do Ambiente de Data Warehousing para Métricas de Código-Fonte

Para selecionar as ferramentas, que implementarão cada um dos componentes, estabeleceram-se critérios gerais de seleção tal como pode ser visto na Tabela 16.

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

Tabela 16 – Critérios Gerais de seleção de 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 é a fonte externa de coleta dos dados, estabeleceram-se os critérios específicos para seleção de ferramentas de análise estática de código fonte (CAE) apresentados na Tabela 17.

Identificador	Critério
CAE01	A ferramenta deve prover as métricas de código-fonte
	para as linguagens de programação, tal como especificado na Tabela 6.
	cado na Tabeia 0.
CAE02	A ferramenta deve possuir saída de dados em arquivo
	em alguns dos seguintes formatos: JSON, XML, TXT,
	CSV.

Tabela 17 – Critérios Específicos para Ferramenta de Análise Estática de Código-Fonte

Após a realização de uma busca por ferramentas de análise estática de códigofonte, foram pre-selecionados o SonarQube ¹ e Analizo ² cujas principais características de ambas são apresentadas na Tabela 18.

¹ Disponível em http://www.sonarqube.org/>

² Disponível em http://analizo.org/

Característica		
	⊿ analizo	sonarqube.)
Linguagens com Suporte	C, C++, Java	C, C++, Java, PHP, Scala, Python, Delphi, Pascal, Flex, ActionScript, Javascript, Groovy ³
Licença	GNU GPL3	GNU LGPL3
Métricas de Código-Fonte fornecidas	25 métricas em âmbito de Projeto e 16 métricas em âmbito de Classe (MEI- RELLES, 2013)	12 métricas em âmbito de Classe, 8 métricas em âmbito de projeto ⁴ .
Formato de Saída das Métricas	YAML, CSV	JSON, XML
Plataforma	GNU Linux (homologado para distribuições basea- das em Debian).	Windows, Linux, Mac OS X e Servidores de Aplicação Java
Integração com outras ferramentas	Mezuro, Kalibro	Jenkins, Hudson, Mantis, JIRA, Crowd e entre outros
Sistema de Controle de Ver- sões	Git	Git
Idioma com Suporte	Inglês	Inglês, Português, Japonês, Italiano, Chinês, Francês, Grego e Espanhol
Idioma da Documentação	Inglês	Inglês
Última Versão Estável em $10/05/2013$	1.18.0	4.2

Tabela 18 – Características 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 19.

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

O SonarQube forneceu suporte as estas métricas até a versão 4

Critério	⊿ analizo	sonarqube.
CG01	\checkmark	✓
CG02	✓	✓
CG03	✓	✓
CG04	✓	✓
CAE01	✓	X
CAE02	✓	✓

Tabela 19 – Análise do SonarQube e do Analizo quanto aos critérios gerais e quanto aos critérios específicos de ferramentas de análise estática

Em fase inicial do trabalho, fora feita a análise entre o Analizo e o SonarQube, que resultou na decisão de utilizar o SonarQube. Contudo, desde a versão 4.1, o SonarQube retirou as métricas: LCOM4, RFC, DIT, NOC ⁵. Dado que este fato, impacta sobre o principal objetivo do trabalho, migrou-se para a ferramenta Analizo. Esta evoluiu e ganhou a possibilidade de emitir saídas das métricas em CSV que detalham nome da classe e as respectivas métricas, atendendo assim ao critério CAE02. Adicionalmente, o Analizo permitiu ao trabalho incorporar a análise das métricas ANPM, AMLOC, CBO, NPA, que como foi observado na Seção 2.3.4, são cruciais na detecção de cenários de limpeza de código-fonte.

4.3 Projeto do Data Warehouse

O Data Warehouse como elemento central do ambiente de Data Warehousing deve ser o primeiro a ser projetado (KIMBALL; ROSS, 2002). Isso ocorre pois o DW deve ser dirigido ao negócio. Logo a modificação do DW impacta principalmente na carga dos dados, na etapa de extração, transformação e carga, requerendo modificações conforme o DW venha a mudar.

Seguindo a metolodogia proposta por Kimball e Ross (2002), apresentada na Seção 3.2.1, identificou-se dois processos de negócio. Para o primeiro processo de negócio: coleta dos percentis da métricas de código-fonte e intervalos qualitativos conforme as configurações especificadas como especificado na Seção 2.3.3, foram identificados requisitos de negócio, como se mostra na Tabela 20.

⁵ CoreMetrics do SonarQube: https://github.com/SonarSource/sonarqube/blob/master/sonar-plugin-api/src/main/java/org/sonar/api/measures/CoreMetrics.java>

Requisito	Descrição do Requisito de Negócio
de Negócio	
RN1	Visualizar o intervalo qualitativo obtido para cada
	métrica de código-fonte em uma determinada re-
	lease do projeto para tomcat Open JDK8
RN2	Comparar o intervalo qualitativo obtido para cada
	métrica de código-fonte ao longo de todas as re-
	leases de um projeto para tomcat Open JDK8
RN3	Visualizar o valor percentil obtido para cada mé-
	trica de código-fonte em uma determinada release
	do projeto para tomcat Open JDK8 em um deter-
	minado projeto
RN4	Comparar o valor percentil obtido para cada mé-
	trica de código-fonte ao longo de todas as releases
	para tomcat Open JDK8
RN5	Visualizar o intervalo qualitativo obtido para cada
	métrica de código-fonte em uma determinada re-
	lease do projeto para tomcat Tomcat
RN6	Comparar o intervalo qualitativo obtido para cada
	métrica de código-fonte ao longo de todas as re-
	leases de um projeto para tomcat Tomcat
RN7	Visualizar o valor percentil obtido para cada mé-
	trica de código-fonte em uma determinada release
	do projeto para configuração Tomcat projeto
RN8	Comparar o valor percentil obtido para cada mé-
	trica de código-fonte ao longo de todas as releases
	para tomcat Tomcat

Tabela 20 – Requisitos de Negócio da Coleta de Percentis e Intervalos Qualitativos de Métricas de Código-Fonte

Considerando então que cada requisito de negócio é utilizado em cada uma das métricas da Tabela 6, obtém um total de 96 requisitos de negócio para o primeiro processo de negócio. Dando prosseguimento na metodologia proposta de Kimball e Ross (2002), identificou-se a periodicidade como releases do software, isto é, cada software pode ter tempos diferenciados de release. Em alguns casos, estas podem ser semestrais ou mensais, contudo em outros casos, é possível obter releases diárias, como resultado da integração de um determinada massa de código em um sistema de integração continua (BECK, 1999a).

Aplicando o terceiro passo e quarto passo da metodologia de Kimball e Ross (2002), identificou-se os fatos e as dimensões a partir da Tabela 20, onde os termos em negritos foram candidatos a dimensão ou a fato. A partir da análise

obtendo assim a Figura 9, onde o amarelo é o fato, vermelho são as dimensões e azul os atributos de dimensões

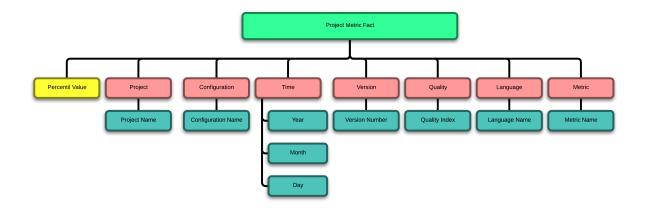


Figura 9 – Dimensões e Fatos da Coleta de Percentis e Intervalos Qualitativos de Métricas de Código-Fonte

O segundo processo de negócio, é a avaliação, em nível de classe, da aplicação de cenários de limpeza de código-fonte, conforme a Seção 2.3.4.

Atualizar a seção com as informações de hierarquia, entidades de negócio, granularidade, dimesões e fatos

4.4 Ferramentas de Data Warehousing

Tendo em vista que o *Data Warehouse* foi projetado em um modelo dimensional, é possível construir tanto o processo de *Extraction-Transformation-Load* quanto as operações de consulta OLAP. Entre as alternativas de código aberto que suportam este ambiente como um todo, está o Pentaho BI Suite Community Edition. Este apresenta soluções que cobrem as áreas de ETL, *reporting*, OLAP e mineração de dados. Cada um dos componentes utilizados é apresentado e analisado nas seções subsequentes.

4.4.1 Implementação da Extração, Transformação e Carga dos Dados

O Pentaho Data Integration Community Edition ou Kettle⁶ é feito na linguagem Java e implementa o processo de ETL (Extração, Transformação e Carga de Dados). A interface do Kettle é mostrada na Figura 10 e as principais características do Kettle e a análise quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas são apresentadas na Tabela 21.

 $^{^6}$ Disponível em http://kettle.pentaho.com/

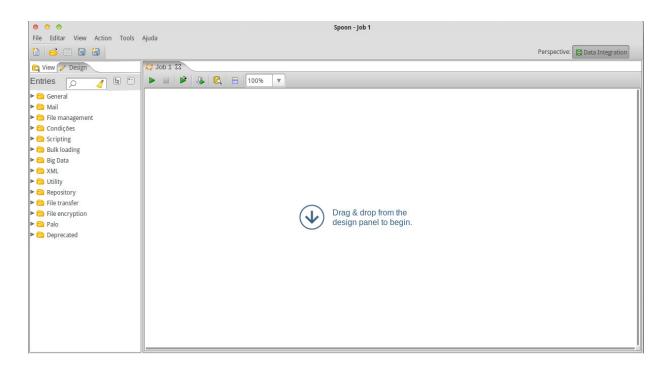


Figura 10 – Interface do Kettle

Característica	kettle- pentaho data Integration-	CG01	CG02	CG03	CG04
Licença	Apache License 2.0	√			
Integração com Banco de	MySQL, SQLServer, Post-				
Dados	greSQL, Oracle entre outros				
Formatos Aceitos de En-	XML, TXT, JSON, ODS,				
trada de Dados	XLS, CSV, Tabelas, YAML				
Ultima Versão Estável	5				√
(10/05/2014)					
Quantidade de Commits	10.000			\checkmark	
no Repositório Oficial					
Idioma da Documenta-	Inglês		√		
ção					
Quantidade de Casos	2875			√	
Abertos no Issue Tracker					

Tabela 21 – Características do Kettle e avaliação quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas

O Kettle possui dois tipos de componentes internos: Job e Transformation. O primeiro permite executar tarefas, em nível mais alto, de fluxo de controle, tais como,

mandar um email em caso de falha, baixar um arquivo, executar transformações e entre outras atividades. Já a *Transformation* permite tratamento aos dados incluindo desde entrada de dados por diversas fontes até a persistência em uma variedade de SGBDs.

Para a implementação do ETL no Kettle, utilizou-se dos arquivos CSV resultantes da análise de métricas de código-fonte do Analizo. Embora, o Kettle tivesse componentes de interpretação dos elementos de CSV, no presente trabalho, decidiu-se por converter CSV obtido do Analizo em arquivos JSON, visto que componente de CSV do Kettle, converte-o para XML, sendo que este é mais lento e menos versátil quando comparado ao JSON, tal como se mostra no trabalho de Fonseca e Simoes (2007). Visando realizar a conversão, foi escrito um pequeno parser na linguagem Ruby, tal como se vê no Código-Fonte 1.

```
1 #!/usr/bin/env ruby
2 require 'csv'
3 require 'json'
  if ARGV.size != 2
5
6
     puts 'Forma de Utilizar:
        parserCSVJSON input_file.csv
        output_file.json'
7
     exit(1)
8
   end
9
10 lines = CSV.open(ARGV[0]).readlines
11 keys = lines.delete lines.first
12
  File.open(ARGV[1], 'w') do |f|
     data = lines.map do |values|
14
       Hash[keys.zip(values)]
15
16
17
     f.puts JSON.pretty_generate(data)
18
   Código-Fonte 1 – Parser de CSV para JSON
```

Todas as implementações de Transformation e Job que foram elaboradas no decorrer do trabalho foram descritas em detalhes no apêndice \mathbb{C} .

4.4.2 Implementação das Consultas OLAP e Visualização de Dados

Para a implementação das consultas OLAP e Visualização de dados, torna-se necessário a utilização do Pentaho BI Platform⁷, que é uma ferramenta que provê a arqui-

Disponível em http://community.pentaho.com/projects/bi_platform/

tetura e a infraestrutura para soluções de *Business Inteligence*, *Data Mining* e a camada de visualização de dados do *Data Warehouse*.

O Pentaho BI Platform, cuja interface inicial é apresentada na Figura 11, tem as principais características e a análise quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas são apresentadas na Tabela 22.

Característica		CG01	CG02	CG03	CG04
	o pentaho				
Licença	Apache License 2.0	√			
Ultima Versão Estável	5				√
(10/05/2014)					
Quantidade de Commits	4000+			✓	
no Repositório Oficial					
(14/05/2014)					
Idioma da Documenta-	Inglês		\checkmark		
ção					
Quantidade de Casos	2000+			\checkmark	
Abertos no Issue Tracker					
(14/05/2014)					

Tabela 22 — Características do Pentaho BI Platform e avaliação quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas

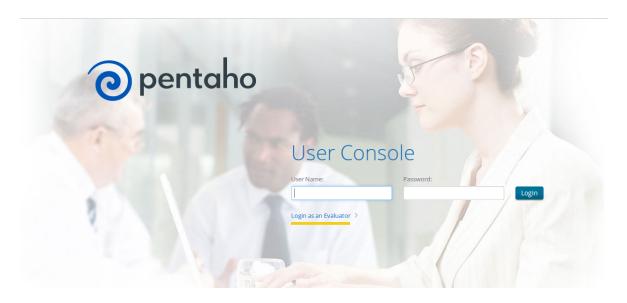


Figura 11 – Interface Gráfica do Pentaho BI Platform

A ferramenta Pentaho BI Platform possui arquitetura extensível por plugins diversos que realizam diversas operações, tais como, criação de relatórios, visualização dos

dados em tabelas e gráficos e entre outros. Entre os plugins disponíveis, está o Saiku Analytics que oferece serviços de apoio a operações OLAP e à visualização de dados. As características gerais do Saiku Analytics, bem como a avaliação quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas, são apresentados na Tabela 23.

Característica		CG01	CG02	CG03	CG04
	Salku m				
	CUTTING EDGE OPEN SOURCE ANALYTICS				
Licença	GPL 2.0	\checkmark			
Componentes de Visuali-	Gráfico de Pizza, Gráfico				
zação	de Linhas, Gráfico de Área,				
	Gráfico de Setor e entre ou-				
	tros				
Ultima Versão Estável	2.8				✓
(10/05/2014)					
Idioma da Documenta-	Inglês		\checkmark		
ção					

Tabela 23 – Características do Saiku Analytics e avaliação quanto aos critérios gerais de seleção de ferramentas

Na arquitetura do Saiku Analytics, está incorporado outro software livre chamado de Mondrian OLAP. Por meio dele, é possível realizar consultas. Estas ocorrem por meio da escrita de queries em linguagem MDX (MulitDimensional eXpressions) que foi proposta por Spofford et al. (2006) como uma forma de escrever consultas mais otimizadas para bases seguem o modelo dimensional, tal como mostra o exemplo do trecho de Código-Fonte 2.

4.5 Resumo Ferramental do Ambiente de Data Warehousing

Na Figura 12, é apresentado como cada uma das ferramentas apresentadas na seções anteriores está disposta na arquitetura do ambiente de *Data Warehousing* para Métricas de Código-Fonte.

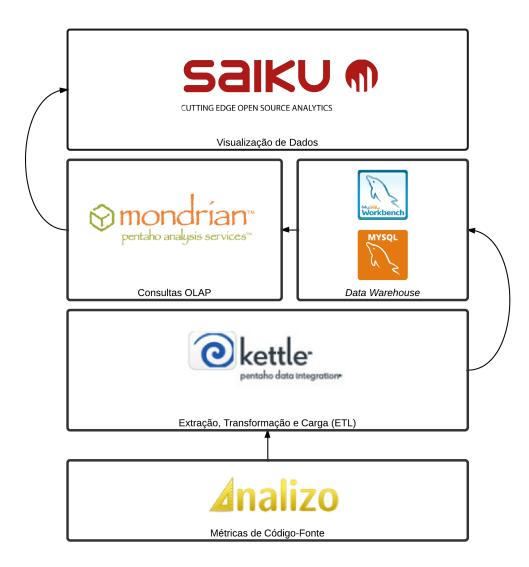


Figura 12 – Arquitetura Ambiente de Data Warehousing para Métricas de Código-Fonte

A arquitetura descrita na Figura 12 foi implementada em uma máquina virtual com as seguintes configurações

• Processador: Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2620 @ 2.00GHz

• RAM: 8GB

• Distribuição: Debian Whezzy

5 Estudo de Caso

5.1 Protocolo do Estudo de Caso

Visando a validação experimental do ambiente de *Data Warehousing* para Métricas de Código-Fonte e Cenários de Limpeza de Código proposto no Capítulo 4, aplicou-se o ambiente em um estudo de caso.

Segundo Brereton et al. (2008), para elaboração de estudos de caso em engenharia de software é necessário, como passo fundamental, descrever o protocolo do estudo de caso. Este consiste em um relatório simplificado das principais variáveis e passos, tais como o meio e modo de coleta de dados, indetificação das fontes de dados e formas de análise de resultados (WOHLIN et al., 2012).

O protocolo de estudo de caso deste trabalho, que foi baseado em Brereton et al. (2008) e Wohlin et al. (2012) é apresentado na Tabela X.

Colocar a tabela com o protocolo de estudo de caso com a descrição do IPHAN, do Software e das métricas a serem coletadas

6 Conclusão

Discutir a validação da Hipótese e atendimento ou não dos objetivos específicos

Colocar as análises das métricas ao longo do tempo

6.1 Limitações e Trabalhos Futuros

Limitações: Ambiente dependente da ferramenta de análise estática

Limitações: Abordagens para as métricas

Limitações: Volume de dados

- BASILI, V. R.; CALDIERA, G.; ROMBACH, H. D. *The Goal Question Metric Approach*. [S.l.]: Encyclopedia of Software Engineering, 1996. Citado 2 vezes nas páginas 16 e 19.
- BASILI, V. R.; ROMBACH, H. D. *TAME: Integrating Measurement into Software Environments*. 1987. Disponível em: http://drum.lib.umd.edu//handle/1903/7517>. Citado na página 23.
- BECK, K. Smalltalk Best Practice Patterns. Volume 1: Coding. [S.l.]: Prentice Hall, Englewood Cliffs, NJ, 1997. Citado na página 24.
- BECK, K. Embracing change with extreme programming. *Computer*, v. 32, n. 10, p. 70–77, 1999. ISSN 0018-9162. Citado na página 46.
- BECK, K. Extreme Programming Explained. [S.l.]: Addison Wesley, 1999. Citado na página 15.
- BECK, K. Test-driven development: by example. [S.l.]: Addison-Wesley Professional, 2003. Citado na página 15.
- BECK, K. *Implementation patterns*. [S.l.]: Pearson Education, 2007. Citado 3 vezes nas páginas 15, 28 e 30.
- 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 17.
- BRERETON, P. et al. Using a protocol template for case study planning. In: *Proceedings* of the 12th International Conference on Evaluation and Assessment in Software Engineering. University of Bari, Italy. [S.l.: s.n.], 2008. Citado na página 53.
- 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 17.
- 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 32 e 38.
- 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 23.
- 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 16.

- 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 19.
- 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 37.
- 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 na página 15.
- FENTON, N. E.; PFLEEGER, S. L. Software Metrics: A Rigorous and Practical Approach. 2 edition. ed. [S.l.]: Course Technology, 1998. 656 p. Citado 3 vezes nas páginas 19, 20 e 21.
- 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 17.
- FONSECA, R.; SIMOES, A. Alternativas ao xml: Yaml e json. 2007. Citado na página 49.
- FOWLER, M. Refactoring: improving the design of existing code. [S.l.]: Addison-Wesley Professional, 1999. Citado na página 15.
- GAMMA, E. et al. Design patterns: elements of reusable object-oriented software. [S.l.]: Pearson Education, 1994. Citado na página 30.
- GARDNER, S. R. Building the. *Communications of the ACM*, v. 41, n. 9, p. 53, 1998. Citado na página 32.
- GOLFARELLI, M.; MAIO, D.; RIZZI, S. Conceptual Design of Data Warehouses from E/R Schemes. 1998. Citado 3 vezes nas páginas 9, 36 e 37.
- 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 32.
- 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 22.
- 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 23.

INMON, W. H. Building the Data Warehouse. New York, NY, USA: John Wiley & Sons, Inc., 1992. ISBN 0471569607. Citado 3 vezes nas páginas 34, 36 e 38.

- ISO/IEC 15939. ISO/IEC 15939: Software Engineering Software Measurement Process. [S.l.], 2002. Citado 4 vezes nas páginas 10, 19, 20 e 21.
- 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 3 vezes nas páginas 9, 15 e 21.
- JONES, T. C. Applied Software Measurement: Assuring Productivity and Quality. New York: McGraw-Hill, 1991. Citado na página 22.
- 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 9 vezes nas páginas 9, 33, 34, 35, 36, 37, 38, 45 e 46.
- 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 22.
- LI, W.; HENRY, S. Object-oriented metrics that predict maintainability. *Journal of Systems and Software*, v. 23, n. 2, p. 111–122, nov. 1993. ISSN 01641212. Disponível em: http://www.sciencedirect.com/science/article/pii/016412129390077B. Citado na página 23.
- LORENZ, M.; KIDD, J. Object-Oriented Software Metrics. [S.l.]: Prentice Hall, 1994. Citado na página 24.
- MACHINI, J. a. et al. Código Limpo e seu Mapeamento para Métricas de Código-Fonte. [S.l.]: Universidade de São Paulo, 2010. Citado 4 vezes nas páginas 10, 28, 29 e 30.
- MARINESCU, R. Measurement and quality in object-oriented design. In: IEEE. Software Maintenance, 2005. ICSM'05. Proceedings of the 21st IEEE International Conference on. [S.l.], 2005. p. 701–704. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- MARINESCU, R.; RATIU, D. Quantifying the quality of object-oriented design: The factor-strategy model. In: IEEE. Reverse Engineering, 2004. Proceedings. 11th Working Conference on. [S.l.], 2004. p. 192–201. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- MARTIN, R. C. Clean Code: A Handbook of Agile Software Craftsmanship. [s.n.], 2008. 464 p. ISBN 9780132350884. Disponível em: http://portal.acm.org/citation.cfm?id=1388398. Citado 2 vezes nas páginas 28 e 30.
- MCCABE, T. J. A Complexity Measure. *IEEE Transactions Software Engineering*, v. 2, n. 4, p. 308–320, December 1976. Citado na página 22.
- 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 23.
- 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 9 vezes nas páginas 10, 15, 20, 21, 23, 24, 25, 26 e 44.

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 21 e 22.

- 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 na página 40.
- MOHA, N. et al. Decor: A method for the specification and detection of code and design smells. *Software Engineering, IEEE Transactions on*, IEEE, v. 36, n. 1, p. 20–36, 2010. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- MOHA, N.; GUÉHÉNEUC, Y.-G.; LEDUC, P. Automatic generation of detection algorithms for design defects. In: IEEE. *Automated Software Engineering, 2006. ASE'06. 21st IEEE/ACM International Conference on.* [S.l.], 2006. p. 297–300. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- MOHA, N. et al. A domain analysis to specify design defects and generate detection algorithms. In: *Fundamental Approaches to Software Engineering*. [S.l.]: Springer, 2008. p. 276–291. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- 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 37.
- NIELSON, F.; NIELSON, H. R.; HANKIN, C. *Principles of Program Analysis*. Secaucus, NJ, USA: Springer-Verlag New York, Inc., 1999. ISBN 3540654100. Citado na página 15.
- 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 17.
- RAO, A. A.; REDDY, K. N. Detecting bad smells in object oriented design using design change propagation probability matrix 1. Citeseer, 2007. Citado 2 vezes nas páginas 15 e 30.
- ROCHA, A. B. Guardando Históricos de Dimensões em Data Warehouses. Universidade Federal da Paraíba Centro de Ciências e Tecnologia: [s.n.], 2000. Citado 5 vezes nas páginas 10, 32, 37, 38 e 39.
- 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 24.
- 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 17.
- 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 24.

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 23.

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 17 e 32.

SOMMERVILLE, I. Software Engineering. 9. ed. Harlow, England: Addison-Wesley, 2010. ISBN 978-0-13-703515-1. Citado na página 15.

SPOFFORD, G. et al. MDX Solutions with Microsoft SQL Server Analysis Services 2005 and Hyperion Essbase. [S.l.]: Wiley Pub., 2006. Citado na página 51.

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, 34, 35, 37 e 39.

WICHMANN, B. et al. Industrial perspective on static analysis. *Software Engineering Journal*, 1995. Citado na página 15.

WOHLIN, C. et al. Experimentation in software engineering. [S.l.]: Springer, 2012. Citado na página 53.

YAMASHITA, A. Assessing the capability of code smells to explain maintenance problems: an empirical study combining quantitative and qualitative data. *Empirical Software Engineering*, Springer, p. 1–33, 2013. Citado na página 15.

APÊNDICE A – Projeto do *Data Warehouse*

Adicionar o projeto do Dw

APÊNDICE B – Métricas de Código-Fonte do Projeto SICG

Adicionar os valores para as métricas do projeto

APÊNDICE C – Descrição Simplicada do Processo de ETL no Kettle

Adicionar os arquivos de transformação e Job