

CURSO DE ENGENHARIA DE SOFTWARE

RELATÓRIO – TRABALHO FINAL QUALIDADE DE SOFTWARE InfoSaúde

Equipe: Lucas do Nascimento Diniz João Teixeira do Nascimento

Professora: Carla Ilane Moreira Bezerra

QUIXADÁ

Março, 2021

SUMÁRIO

1	DESCRIÇÃO DO PROJETO	2
2	AVALIAÇÃO DO PROJETO	2
2.1	Medição 1 – Antes de refatorar o projeto	2
2.2	Detecção dos Code Smells	3
2.3	Medição 2 – Após Refatorar o Code Smell Brain Method	4
2.4	Medição 3 – Após Refatorar o Code Smell Shotgun Surgery	5
2.5	Medição 4 – Após a refatoração o Code Smell Feature Envy	5
2.6	Medição 5 – Após a refatoração o Code Smell Intensive Coupling	6
2.7	Medição 6 – Após a refatoração o Code Smell Dispersed Coupling	6
3	COMPARAÇÃO DOS RESULTADOS	7
RE	FERÊNCIAS	8
ΑP	ÊNDICE A	8

1 DESCRIÇÃO DO PROJETO

O sistema que será abordado neste relatório é uma aplicação desenvolvida com finalidade de digitalizar uma carteira de vacinação. O sistema se chama InfoSaúde e foi desenvolvido na linguagem de programação Java, utilizando o Postgresql para persistir os dados. O sistema foi desenvolvido por um time composto de três programadores e utilizando o GitHub para fazer o controle de versões.

Link do projeto: https://github.com/GustavoSantosCS/InfoSaude

Tabela 1 – Características do Projeto

Projeto	LOC	# de classes	# de releases
InfoSaúde	6599	112	1

2 AVALIAÇÃO DO PROJETO

2.1 Medição 1 – Antes de refatorar o projeto

A seguir está descrita uma tabela que apresenta informações relacionadas com a medição das métricas de coesão, acoplamento, complexidade, herança e tamanho, antes do projeto ser refatorado. Para isso será utilizada a ferramenta Understand.

Tabela 2 – Medição dos atributos antes de refatorar o projeto.

Sistema	Coesão	Complexidade		Herança		Acoplamento	Tama	Tamanho					
	LCOM2	ACC	SCC	EVG	MaxNet	DIT	NOC	IFANIN	СВО	LOC	CLOC	NIM	CDL
S1 antes da	2323	110	775	122	57	85	8	98	229	6599	531	381	112
refatoração													
S1 após refat.	2328	105	783	125	57	85	8	98	229	6621	531	388	112
CS Brain													
Method													
S1 após refat.	2388	105	778	124	55	85	8	98	215	6611	531	389	112
CS Shotgun													
Surgery													

S1 após refat.	2459	105	778	124	55	85	8	98	215	6785	531	441	112
CS													
Feature-envy													
S1 após refat.	2824	104	881	125	64	95	11	105	232	7081	536	496	119
CS Intensive													
Coupling													
S1 após refat.	2795	105	891	126	64	101	14	105	230	7116	536	505	119
CS Dispersed													
Coupling													

Tabela 3 – Métricas dos atributos internos de qualidade (MCCABE, 1976; CHIDAMBER; KEMERER, 1994; LORENZ; KIDD. 1994; DESTEFANIS *et al.*. 2014)

Atributos	Métricas	Descrição				
Coesão	Lack of Cohesion of Methods (LCOM2) (CHIDAMBER; KEMERER, 1994)	Mede a coesão de uma classe.				
Cocsao	, , , , , , , , , , , , , , , , , , , ,	Quanto maior o valor dessa métrica, menos coesiva é a classe				
Acoplamento	Coupling Between Objects (CBO) (CHIDAMBER: KEMERER, 1994)	Número de classes que uma classe está acoplada				
	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	Quanto maior o valor dessa métrica, maior é o acoplament de classes e métodos.				
Complexidade	Average Cyclomatic Complexity (ACC) (MCCABE, 1976)	Média da complexidade ciclomática de todos os métodos.				
		Quanto maior o valor dessa métrica, mais complexa são classes e métodos.				
	Sum Cyclomatic Complexity (SCC) (MCCABE, 1976)	Somatório da complexidade ciclomática de todos os métodos				
	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	Quanto maior o valor dessa métrica, mais complexos são a classes e métodos.				
	Nesting (MaxNest) (LORENZ; KIDD, 1994)	Nível máximo de aninhamento de construções de controle.				
	,	Quanto maior o valor dessa métrica, maior é a complexidade de classes e métodos.				
	Essential Complexity (EVG) (MCCABE, 1976)	Mede o grau na qual um módulo contém construtores na estruturados. Quanto maior o valor dessa métrica mais complexas são : classes e métodos.				
Herança	Number Of Children (NOC) (CHIDAMBER; KEMERER, 1994)	Número de subclasses de uma classe.				
	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	Quanto maior o valor dessa métrica maior é o grau de heranç de un sistema.				
	Depth of Inheritance Tree (DIT) (CHIDAMBER; KEMERER, 1994)	O número de níveis que uma subclasse herda de métodos atributos de uma superclasse na árvore de herança. Quanto maior o valor dessa métrica maior é o grau de heranç de um sistema.				
	Bases Classes (IFANIN) (DESTEFANIS et al., 2014)	Número imediato de classes base.				
	(DESTEPANTS et al., 2014)	Quanto maior o valor dessa métrica, maior o grau de heranç de um sistema.				
Tamanho	Lines of Code (LOC) (LORENZ; KIDD, 1994)	Número de linhas de código, excluindo espaços e coment rios. Quanto maior o valor dessa métrica, maior é o tamanho d sistema.				
	Lines with Comments (CLOC) (LORENZ; KIDD, 1994)	Número de linhas com comentários.				
	100000000000000000000000000000000000000	Quanto maior o valor dessa métrica maior o tamanho do si tema.				
	Classes (CDL) (LORENZ; KIDD, 1994)	Número de classes. Quanto maior o valor , maior o tamanh do sistema.				
	Instance Methods (NIM) (LORENZ; KIDD, 1994)	Número de métodos de instância. Quanto maior o valor dess métrica maior é o tamanho do sistema.				

2.2 Detecção dos Code Smells

A ferramenta JSPiRIT detectou 5 tipos de code smells, todos esses tipos de code smells compõem um conjunto de 58 ocorrências de code smells.

Tabela 3 – Code smells do projeto.

Nome do Code Smell	Quantidade
Dispersed Coupling	21
Feature Envy	16
Intensive Coupling	13
Shotgun Surgery	5
Brain Method	3

2.3 Medição 2 – Após Refatorar Code Smell Brain Method

Nessa seção estão descritos os resultados da medição realizada após refatorar os code smells referentes ao tipo Brain Method. Os code smells foram identificados utilizando o JSpirit, esse tipo de code smell possui 3 ocorrências. Foi possível observar que o valor da LCOM2 aumentou, indicando que o sistema ficou menos coeso. A segunda medição revelou que os métodos ficaram mais complexos após retirar essas instâncias do Brain Method, apenas a métrica ACC indica o contrário. As métricas relacionadas com a herança permaneceram as mesmas da mesma forma que a métrica de acoplamento não foi alterada. Quando observamos o tamanho, podemos concluir que houve um acréscimo, apenas as métricas CLOC e CDL permaneceram as mesmas.

Tabela 4 – Code smells do projeto após refatorar o Brain Method.

Nome do Code Smell	Quantidade
Dispersed Coupling	25
Feature Envy	18
Intensive Coupling	11
Shotgun Surgery	5

2.4 Medição 3 – Após Refatorar Code Smell Shotgun Surgery

Nessa seção estão descritos os resultados da medição realizada após refatorar os code smells referentes ao tipo Shotgun Surgery. Os code smells foram identificados utilizando o JSpirit, esse tipo de code smell possui 5 ocorrências. Foi possível observar que o valor da LCOM2 aumentou, indicando que o sistema ficou menos coeso. A segunda medição revelou que os métodos ficaram menos complexos após retirar essas instâncias do Shotgun Surgery. As métricas relacionadas com a herança permaneceram as mesmas, já a métrica de acoplamento indicou que o sistema ficou menos acoplado. Quando observamos o tamanho, podemos entender que houve um acréscimo na métrica de NIM e LOC, apenas as métricas CLOC e CDL permaneceram as mesmas.

Nome do Code Smell

Dispersed Coupling

17

Feature Envy

22

Intensive Coupling

18

Tabela 5 – Code smells do projeto após refatorar o Shotgun Surgery.

2.5 Medição 4 – Após Refatorar Code Smell Feature envy

Nessa seção estão descritos os resultados da medição realizada após refatorar os code smells referentes ao tipo Feature Envy. Os code smells foram identificados utilizando o JSpirit, esse tipo de code smell possui 22 ocorrências. Foi possível observar que o valor da LCOM2 aumentou, indicando que o sistema ficou menos coeso. As métricas de complexidade, herança e acoplamento seguiram com os mesmos valores. Quando observamos o tamanho, podemos ver que houve um acréscimo nas métricas de NIM e LOC, apenas as métricas CLOC e CDL permaneceram as mesmas.

Tabela 6 – Code smells do projeto após refatorar o Feature Envy.

Nome do Code Smell	Quantidade
Dispersed Coupling	17

Intensive Coupling	18
God Class	1

2.6 Medição 5 – Após Refatorar Code Smell Intensive Coupling

Nessa seção estão descritos os resultados da medição realizada após refatorar os code smells referentes ao tipo Intensive Coupling. Os code smells foram identificados utilizando o JSpirit, esse tipo de code smell possui 18 ocorrências. Foi possível observar que o valor da LCOM2 aumentou, indicando que o sistema ficou menos coeso. As métricas de complexidade aumentaram com exceção da métrica ACC. A herança e o acoplamento também aumentaram. Quando olhamos para o tamanho, podemos observar que houve um acréscimo em todas as métricas.

Tabela 7 – Code smells do projeto após refatorar o Intensive Coupling.

Nome do Code Smell	Quantidade
Dispersed Coupling	27
God Class	1

2.7 Medição 6 – Após Refatorar Code Smell Dispersed Coupling

Nesta seção estão descritos os resultados da medição realizada após refatorar os code smells referentes ao tipo Dispersed Coupling. Os code smells foram identificados utilizando o JSpirit, esse tipo de code smell possui 27 ocorrências. Foi possível observar que o valor da LCOM2 diminuiu, indicando que o sistema ficou mais coeso. As métricas de complexidade aumentaram os seus valores. As métricas de herança aumentaram com exceção da IFANIN. Já o acoplamento diminuiu. Quando observamos o tamanho, podemos identificar que houve um acréscimo na métrica de NIM e na métrica de LOC, apenas as métricas CLOC e CDL permaneceram as mesmas.

Tabela 8 – Code smells do projeto após refatorar o Dispersed Coupling.

Nome do Code Smell	Quantidade
Dispersed Coupling	17

3 COMPARAÇÃO DOS RESULTADOS

Abordando a refatoração dos code smells durante a realização desse experimento, ficou evidente que a refatoração pode impactar os atributos de qualidade de duas formas distintas: aumentando ou diminuindo as métricas. Por outro lado, podemos observar três cenários diferentes quanto aos atributos internos de qualidade, após a refatoração de determinado tipo de code smell: (1) (↑) determinada métrica aumenta; (2) (↓) determinada métrica diminui; (3) (-) determinada métrica permanece inalterada. Essa relação pode ser vista na tabela 9.

Analisando as informações apresentadas na tabela 9, com base nos tipos de code smells, podemos observar que apenas a refatoração do shotgun surgery contemplou os três cenários possíveis. Em contraste, apenas a refatoração do code smell intensive coupling contemplou um cenário.

A proporção de ocorrência desses três cenários tendo como base cada atributo de qualidade e code smell refatorado seguiu da seguinte forma: A métrica de coesão aumentou em 80% das sprints de refatoração e diminuiu em 20% dos casos; A métrica de complexidade aumentou em 60% dos casos e permaneceu a mesma em 20% dos casos; A métrica de herança permaneceu a mesma em 60% dos casos e aumentou nos outros 40%; O acoplamento diminuiu em 40% dos casos e permaneceu a mesma em 40%; O tamanho aumentou em 80% dos casos e diminui em 20% dos casos.

Tabela 9 – Relação entre alterações das métricas e code smells detectados.

	Coesão	Complexidade	Herança	Acoplamento	Tamanho
Brain Method	1	↑	-	-	1
Shotgun Surgery	↑	\downarrow	-	\downarrow	↓
Feature Envy	↑	-	-	-	1
Intensive Coupling	1	1	1	1	1
Dispersed Coupling	\	\uparrow	1	\downarrow	1

Fazendo uma média geral de ocorrência desses três cenários, sem fazer distinção entre os code smells e métricas de qualidade, temos que as métricas permaneceram as mesmas em 24% de situações, as métricas aumentaram em 56% das situações e as métricas diminuíram em 20% das situações.

Baseado nesses dados, as métricas de qualidade no geral aumentaram em comparação com o sistema não refatorado, os atributos de qualidade como coesão, complexidade, herança, acoplamento e tamanho sofreram um aumento de 20%, 11.4%, 15%, 0.4%, 8.5%, respectivamente. Com isso, fica evidente que a refatoração desempenhada nesse sistema não foi algo positivo quando se leva em consideração os atributos de qualidade. Por outro lado, a refatoração desempenhada evidencia um impacto positivo para eliminar ocorrências de code smells de determinado sistema já que foi possível observar uma diminuição de 70,7% das ocorrências dos code smells do sistema abordado.

REFERÊNCIAS

AZEEM, Muhammad. Machine learning techniques for code smell detection: A systematic literature review and meta-analysis. Information and Software Technology, v. 108, p. 115-138, 2019.

SABIR, Fatima. A systematic literature review on the detection of smells and their evolution in object-oriented and service-oriented systems. Software: Practice and Experience, v. 49, n. 1, p. 3-39, 2019.

APÊNDICE A

<u>https://github.com/LNascimentoD/InfoSaude</u> - Repositório que possui todas as refatorações realizadas nesse experimento.

https://docs.google.com/spreadsheets/d/1sY3UJhzRIx8CH8ge2Bb9BCVvuf1a6a7B/edit#gid=39146266 - Planilha que possui as medições realizadas durante o experimento.