

CARACTERIZAÇÃO DE ROCHA DIGITAL USANDO INTELIGÊNCIA
ARTIFICIAL – APLICAÇÃO A SEGMENTAÇÃO DE IMAGENS

JOÃO MARCELO CARDOSO CARVALHO

UNIVERSIDADE ESTADUAL DO NORTE FLUMINENSE
LABORATÓRIO DE ENGENHARIA E EXPLORAÇÃO DE PETRÓLEO

MACAÉ - RJ
JULHO - 2022

CARACTERIZAÇÃO DE ROCHA DIGITAL USANDO INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL – APLICAÇÃO A SEGMENTAÇÃO DE IMAGENS

JOÃO MARCELO CARDOSO CARVALHO

Dissertação apresentada ao Centro de Ciências e Tecnologia da Universidade Estadual do Norte Fluminense, como parte das exigências para obtenção do título de Mestre em Engenharia de Reservatório e de Exploração.

Orientador: André Duarte Bueno, D.Sc.

MACAÉ - RJ
JULHO - 2022

CARACTERIZAÇÃO DE ROCHA DIGITAL USANDO INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL – APLICAÇÃO A SEGMENTAÇÃO DE IMAGENS

JOÃO MARCELO CARDOSO CARVALHO

Dissertação apresentada ao Centro de Ciências e Tecnologia da Universidade Estadual do Norte Fluminense, como parte das exigências para obtenção do título de Mestre em Engenharia de Reservatório e de Exploração.

Aprovada em xx de xxxxxx de 20xx.

Comissão Examinadora:

Prof. Fulano de Tal (Título, FormaçãoMaisElevada) - INSTITUIÇÃO/EMPRESA

Prof. Um Dois Três de Oliveira Quatro (D.Sc, Ciências da Computação) - PURO/UFF

Prof. Fulano de Tal (Ph.D, Matemática) - LENEP/CCT/UENF

Prof. André Duarte Bueno (D.Sc, Engenharia) - LENEP/CCT/UENF - (Orientador)

Para Ana Beatriz.

Aos pais Cristina Carvalho e Marcelo Carvalho, que sempre me incentivaram a estudar e buscar o melhor de mim. Nunca desistiram e sempre souberam o que dizer para que eu me tornasse cada dia uma pessoa melhor.

À minha irmã Crissima Carvalho, e minha companheira Ana Beatriz Trindade, que me apoiaram do início ao fim dessa jornada, principalmente nos momentos mais difíceis.

Aos melhores amigos, Mateus Zaror e Raphael dos Santos, que trouxeram pra mim ideias e palavras de tranquilidade que me ajudaram a passar por esta experiência.

Ao meu orientador, André Duarte Bueno, pela confiança em mim depositada para realização deste trabalho.

À todos professores e profissionais do LENEP/CCT/UENF, que me ajudaram a tornar possível esse trabalho.

Ao CENPES/PETROBRAS pelo fornecimento das imagens de rochas reservatórios.

O presente trabalho foi realizado com apoio da Coordenação de Aperfeiçoamento de Pessoal de Nível Superior - Brasil (CAPES) - Código de Financiamento 001.

Sumário

Nomenclatura	xiii
Resumo	xvi
Abstract	xvii
1 Introdução	1
1.1 Escopo do Problema	1
1.2 Objetivos	4
1.3 Organização do Documento	4
2 Revisão de Conceitos	6
2.1 Propriedades das Rochas Reservatórios	6
2.2 Processamento de Imagens Digitais	16
2.3 Inteligência Artificial	34
3 Revisão Bibliográfica	46
3.1 Segmentação de Imagens Amostras de Rochas	46
3.2 Inteligência Artificial Aplicada à Modelagem de Propriedades Petrofísicas	48
3.3 Crítica aos Trabalhos Existentes	52
4 Metodologia	54
4.1 Motivação Para o Tema	54
4.2 Classificação da Pesquisa	55
4.3 Hipóteses	55

Sumário

4.4 Materiais e Pressupostos	56
5 Desenvolvimento	57
5.1 Ferramenta de Anotação de Regiões de Interesse	57
5.2 Coleta dos Dados	67
5.3 Treinamento e Aplicação das Redes Neurais	76
5.4 Coleta de Resultados	80
6 Resultados e Análises	83
6.1 Resultados para Berea 200	83
6.2 Resultados para Berea 500	85
6.3 Resultados para P148_K2	89
6.4 Resultados para P240_K104	94
6.5 Resultados para P262_K441	98
6.6 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia pelo Mesmo Usuário Repetindo o Treinamento em Diferentes Dias	103
6.7 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia por Usuários Distintos	104
6.8 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia por Usuários Leigos x Treinados	104
6.9 Análise Consolidada dos Resultados	104
7 Conclusões	106
7.1 Conclusões	106
7.2 Sugestões Para Trabalhos Futuros	109
Apêndice A - Códigos-fontes dos Softwares Desenvolvidos	115
A.1 Ferramenta de Aquisição de Regiões de Interesse	115
A.2 <i>Scripts Python</i> para Treinamento e Aplicação dos Modelos	142

Lista de Figuras

1	Conhecimentos de Base para Análise de Imagens de Rochas Reservatório [Fonte: (REGO; BUENO, 2010; BUENO,)]	2
2	Ângulo de contado formado pela água em relação a uma superfície sólida. [Fonte: (ROSA <i>et al.</i> , 2006)]	9
3	Ângulo de contato formado pela água em relação a uma superfície sólida. [Fonte: (ROSA <i>et al.</i> , 2006)]	10
4	Experimento realizado por Darcy para a formulação da equação da vazão total em um meio poroso. [Fonte: (ROSA <i>et al.</i> , 2006)]	13
5	Relação entre a saturação da fase molhante e sua permeabilidade efetiva para um escoamento bifásico. [Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]	14
6	Processo de embebição de em um escoamento bifásico gás-óleo. [Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]	15
7	Processo de drenagem de em um escoamento bifásico gás-óleo. [Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]	16
8	Relações entre os processos de discretização, reconstrução, codificação e decodificação. [Fonte: (VELHO <i>et al.</i> , 2009)]	18
9	Fenômeno <i>aliasing</i> em um sinal unidimensional. [Fonte: (Szeliski, 2010)]	18
10	Modelo cromático RGB. [Fonte: (QUEIROZ; GOMES, 2006)]	21

Lista de Figuras

11	Representação em coordenadas cilíndricas dos valores de tonalidade (<i>hue</i>), saturação (<i>saturation</i>) e brilho (<i>brightness</i>). [Fonte: (VELHO <i>et al.</i> , 2009)]	21
12	Imagen ao lado de seu histograma. [Fonte: (VELHO <i>et al.</i> , 2009)]	22
13	Diferenças entre histograma bimodal (a) e multimodal (b). [Fonte: (BHUYAN, 2019)]	23
14	Histogramas e variações de contrastes. [Fonte: (BHUYAN, 2019)]	24
15	Redução de ruido aplicando filtro de mediana. [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	25
16	Duas máscaras 3x3 aplicadas em uma suavização. [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	26
17	Resultado do processo de suavização em uma imagem produzida pelo telescópio <i>Hubble</i> . [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	27
18	Mascara de um filtro laplaciano 3x3. [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	28
19	Segmentação de uma imagem utilização a abordagem baseada em bordas (a, b, c) e em regiões (d, e, f). [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	30
20	Processo de aplicação da segmentação por <i>watersheads</i> . [Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]	31
21	Preparação de uma lamina de uma amostra de um meio poroso. [Fonte: (REGO; BUENO, 2010)]	33
22	Representação de uma árvore de decisão. [Fonte: (SILVA, 2005)]	37
23	Representação de um neurônio artificial	39
24	Função degrau	39
25	Função rampa	40
26	Função sigmoid	40

Lista de Figuras

27	Função tangente hiperbólico	40
28	Função ReLU [Fonte: (CHOLLET <i>et al.</i> , 2018)]	41
29	Rede neural artificial direta com 2 camadas profundas	42
30	Diagrama sobre a notação matemática de um peso RNA [Fonte: (NIELSEN, 2015)]	42
31	Relação custo x número de épocas para uma função de custo quadrática [Fonte: (NIELSEN, 2015)]	45
32	Relação custo x número de épocas para uma função de custo <i>cross-entropy</i> [Fonte: (NIELSEN, 2015)]	45
33	Imagen em escala de cinza de um arenito obtido por meio de tomografia computadorizada [Fonte: (LIN <i>et al.</i> , 2018)]	46
34	Imagen binarizada do arenito usando método comum para o cálculo da porosidade [Fonte: (LIN <i>et al.</i> , 2018)]	47
35	Imagen binarizada do arenito usando método baseado nas características petrofísicas [Fonte: (LIN <i>et al.</i> , 2018)]	47
36	<i>Framework</i> da metodologia utilizada para prever propriedades de meios porosos utilizando redes neurais convolucionais [Fonte: (ALQAHTANI <i>et al.</i> , 2018)]	49
37	Correlação entre entre os valores previsos e reais de porosidade, número de coordenação e tamanho médio de poro, para cada amostra [Fonte: (ALQAHTANI <i>et al.</i> , 2018)]	49
38	Arquitetura da Inception V3(<i>Google Codelabs</i>) . [Fonte: (HÉBERT <i>et al.</i> , 2020)]	50
39	Estrutura do <i>auto-encoder</i> utilizado para criar a máscara de segmentação [Fonte: (HÉBERT <i>et al.</i> , 2020)]	52

Lista de Figuras

40	Detalhes da arquitetura de cada camada do <i>auto-encoder</i> [Fonte: (HÉBERT <i>et al.</i> , 2020)]	52
41	Função Sigmoid e sua Derivada	53
42	Representação da rede neural construída	58
43	Interface gráfica do <i>QT Designer</i>	60
44	Utilização do <i>CMake</i> (https://cmake.org/)	61
45	Tabela com dados coletados	63
46	Anotação aplicada à região dos poros	64
47	Exemplo de código <i>.ui</i>	65
48	Sub-janela ao lado da lista de imagens	66
49	Exemplo de Coleta de Dados com Berea200	70
50	Exemplo de Coleta de Dados com Berea500	71
51	Exemplo de Coleta de Dados com P148_K2	72
52	Exemplo de Coleta de Dados com P240_K104	73
53	Exemplo de Coleta de Dados com P262_K441	74
54	Resultado da coleta de dados	75
55	Procedimento de Coleta de Dados para Binarização de Rochas Digitais com Redes Neurais	81
56	Resultados para I22.png	83
57	Resultados para I212.png	84
58	Resultados para I26.png	84
59	Resultados para I216.png	84
60	Resultados para I31.png	86
61	Resultados para I310.png	86
62	Resultados para I311.png	86
63	Resultados para I312.png	87
64	Resultados para I318.png	87

Lista de Figuras

65	Resultados para l32.png	87
66	Resultados para l320.png	88
67	Resultados para 3271i01.png	89
68	Resultados para 3271i02.png	90
69	Resultados para 3271i03.png	90
70	Resultados para 3271i04.png	90
71	Resultados para 3271i05.png	91
72	Resultados para 3271i06.png	91
73	Resultados para 3271i07.png	91
74	Resultados para 3271i08.png	92
75	Resultados para 3271i09.png	92
76	Resultados para 3271i10.png	92
77	Resultados para 3251i01.png	94
78	Resultados para 3251i02.png	94
79	Resultados para 3251i03.png	95
80	Resultados para 3251i04.png	95
81	Resultados para 3251i05.png	95
82	Resultados para 3251i06.png	96
83	Resultados para 3251i07.png	96
84	Resultados para 3251i08.png	96
85	Resultados para 3251i09.png	97
86	Resultados para 3251i10.png	97
87	Resultados para L67409i1.png	99
88	Resultados para L67409i2.png	99
89	Resultados para L67409i3.png	99
90	Resultados para L67409i4.png	100
91	Resultados para L67409i5.png	100

Lista de Tabelas

92	Resultados para L67409i6.png	100
93	Resultados para L67409i7.png	101
94	Resultados para L67409i8.png	101
95	Resultados para L67409i9.png	101
96	Resultados para L67409i10.png	102

Listas de Tabelas

1	Arquitetura da rede <i>RegPhi</i>	51
2	Categorias das imagens	67
3	Imagens Berea200	67
4	Imagens Berea500	67
5	Imagens P148_K2	68
6	Imagens P240_K104	68
7	Imagens P262_K441	69
8	Imagens dos Voluntários	76
9	Camadas da rede neural representada pelo modelo	77
10	Resultados Berea200.	85
11	Resultados Berea500.	88
12	Resultados P148_K2.	93
13	Resultados P240_K104.	98
14	Resultados P262_K441.	102
15	Valores de Porosidade das Análises dos Voluntários.	104

Nomenclatura

A nomenclatura está dividida em: alfabeto latino, alfabeto grego, sub-índices, super-índices, símbolos e acrônimos, sendo apresentada em ordem alfabética.

Alfabeto Latino

A	Área [m^2]
B^r	Reflexão do conjunto B
$C(\mathbf{u})$	Função autocorrelação
dl	Variação elementar do comprimento [m]
E_x^i	Bola centrada em um ponto x
f	Determinada fase de um escoamento
F	Força [$Kg \times m/s^2$]
g	Aceleração da gravidade [m/s^2]
I	Imagen binária
k	Permeabilidade [mD]
l	Comprimento [m]
M	Meio poroso

Alfabeto Grego

β	Compressibilidade [l/Pa]
γ_a	Peso específico da água [$kg/m^2 \times s^2$]
ε	Comprimento [m]
$\zeta(\mathbf{u})$	Função conectividade
θ	Ângulo
τ	Tensão cisalhante [N/m^2]
μ	Viscosidade [$N.s/m^2$]
ν	Viscosidade cinemática [m^2/s]
ρ	Massa específica [Kg/m^3]
σ	Tensão interfacial [Kg/m]
ϕ	Porosidade [m^3/m^3]

Sub-índices

ef	Efetivo
eq	Equivalente
i	Índice
nw	Não molhante
p	Poroso
rf	Relativa a fase f
S	Matriz sólida
T	Total
x	Posição
w	Molhante

Super-índices

c	Complemento
i	Índice
nw	Não molhante
r	Reflexão

Símbolos

\oplus	Operador de dilatação
\ominus	Operador de erosão
\circ	Operador de abertura
\bullet	Operador de fechamento
$\langle \rangle$	Média geométrica
∇	Gradiente

Acrônimos

<i>ASCII</i>	<i>American Standard Code for Information Interchange</i> (Código Padrão Americano para o Intercâmbio de Informações)
<i>C++</i>	Linguagem de programação com recursos para orientação a objetos
<i>GCS</i>	Grafo de Conexão Serial
<i>GMRES</i>	Solver que utiliza o método do Resíduo Mínimo Generalizado
<i>IDF</i>	Imagen de Distância ao Fundo
<i>lib_Idsc</i>	Biblioteca computacional para análise de imagens de meios porosos
<i>LVP</i>	Laboratório Virtual de Petrofísica (<i>Software</i>)
<i>MOC</i>	<i>Meta Object Compiler</i>
<i>Python</i>	Linguagem de programação interpretada com recursos para orientação a objetos e execução de <i>scripts</i>
<i>SDK</i>	<i>Software Development Kit</i> (Kit para Desenvolvimento de softwares)

Resumo

Atualmente é cada vez mais comum a aplicação de algoritmos de inteligência artificial nas mais diferentes áreas tecnológicas, uma vez que estes tornam factível a execução de tarefas complexas de classificação e predição em um curto espaço de tempo considerando um treinamento prévio feito com humanos. No âmbito da segmentação de rochas digitais o uso de redes neurais permite treinar algoritmos para classificação de minerais ou a quantificação entre a permeabilidade e caminhos ótimos entre os poros. A proposta deste trabalho foi mostrar como o uso de tais métodos torna prática a binarização de imagens de rochas reservatórios em sólidos e poros. Para isso as informações de cor de uma imagem (valores de vermelho, verde e azul), coletadas por meio de um software de anotação desenvolvido em C++ e QT, foram usadas para treinar redes neurais de diferentes topologias, mudando o números de neurônios em cada camada e as funções de ativação na saída de cada um desses neurônios. Para a construção das redes neurais e execução do treinamento foi utilizada a biblioteca PyTorch, desenvolvida pelo *Facebook* em scripts desenvolvidos em Python. Cada uma das sequencias de treinamento e de aplicação do modelo duraram em torno de 20 milissegundos. O software desenvolvido foi utilizado por três grupos diferentes de usuários. Grupo 1 - estudantes que acabaram de entrar na universidade, Grupo 2 - estudantes de final de curso de engenharia de petróleo e Grupo 3 - geólogos com experiência em segmentação de imagens. Os resultados obtidos foram analisados e feita comparação dos resultados de cada grupo, de forma a identificar também a importância do conhecimento das rochas.

Palavras chave: Redes Neurais, Rocha Digital, Segmentação de Imagens.

Abstract

Currently, the application of artificial intelligence algorithms in the most different technological areas is increasingly common, since they make it feasible to perform complex classification and prediction tasks in a short time, considering a previous training done with humans. In the scope of digital rock segmentation, the use of neural networks allows training algorithms for mineral classification or quantification between permeability and optimal paths between pores. The purpose of this work was to show how the use of such methods makes the binarization of images of reservoir rocks in solids and pores practical. For this, the color information of an image (values of red, green and blue), collected through an annotation software developed in C++ and QT, were used to train neural networks of different topologies, changing the number of neurons in each layer and the activation functions at the output of each of these neurons. For the construction of neural networks and execution of the training, the PyTorch library was used, developed by Facebook in scripts developed in Python. Each of the training and application sequences of the model lasted around 20 milliseconds. The developed software was used by three different groups of users. Group 1 - students who have just entered the university, Group 2 - final year students in petroleum engineering and Group 3 - geologists with experience in image segmentation. The results obtained were analyzed and the results of each group were compared, in order to also identify the importance of knowing the rocks.

Keywords: Neural Networks, Digital Rock, Image Segmentation.

1 *Introdução*

No presente trabalho desenvolve-se um estudo acerca da aplicação de algoritmos de inteligência artificial no processamento de imagens de rochas reservatório. Mais especificamente, ele é focado no processo de binarização das mesmas, de forma a facilitar a caracterização de propriedades petrofísicas.

Será apresentado nesse capítulo o escopo do problema abordado, uma pequena introdução sobre o tema, os objetivos do trabalho e a organização deste documento.

1.1 Escopo do Problema

É cada vez mais comum a aplicação de algoritmos de inteligência artificial nas mais diferentes áreas tecnológica, principalmente na engenharia. O uso de algoritmos inteligentes torna factível a execução, em um curto espaço de tempo, de tarefas complexas de classificação e predição, considerando um treinamento prévio realizado por humanos. Métodos dessa natureza já haviam sido previstos há décadas, mas somente com o aumento exponencial da capacidade de processamento dos computadores e a diminuição de seu custo isso tem se tornado possível.

O uso dessas metodologias se torna muito pertinente na geologia, na petrofísica, e em especial na engenharia de reservatórios, uma vez que a capacidade de prever e delimitar a capacidade produtiva do reservatório é essencial no âmbito econômico. Ter conhecimento das propriedades físicas das rochas, como porosidade e permeabilidade, ajudam nesse processo, já que são parâmetros essenciais na simulação e predição da capacidade produtiva dos reservatórios, além de trazer informações importantes acerca das heterogeneidades que formam tais estruturas. Métodos como análise petrofísica de testemunhos são extremamente úteis nesses aspecto, muitas vezes demandam um custo muito alto para serem realizadas devido aos equipamentos utilizados no processo, como porosímetro e permeâmetro, mas principalmente devido o custo para obter as amostras. Além disso alguns desses ensaios são destrutivos,

logo, o objeto de estudo é perdido depois que o estudo é concluído.

Os recentes avanços no campo da tecnologia de imageamento torna emergente a análise de rochas por meio de imagens digitais. Microtomógrafos e nanotomógrafos permitem uma análise não destrutiva dos testemunhos e ajudam a construir um entendimento mais completo acerca dos processos físicos em meios porosos. A Figura 1 ilustra de forma simples o procedimento utilizado na análise de imagens de rochas bidimensionais. Equipamentos como o acelerador de partículas Sírius (<https://www.lnls.cnpem.br/sirius/>) permitem obter muitas imagens com ótima resolução num curto espaço de tempo.

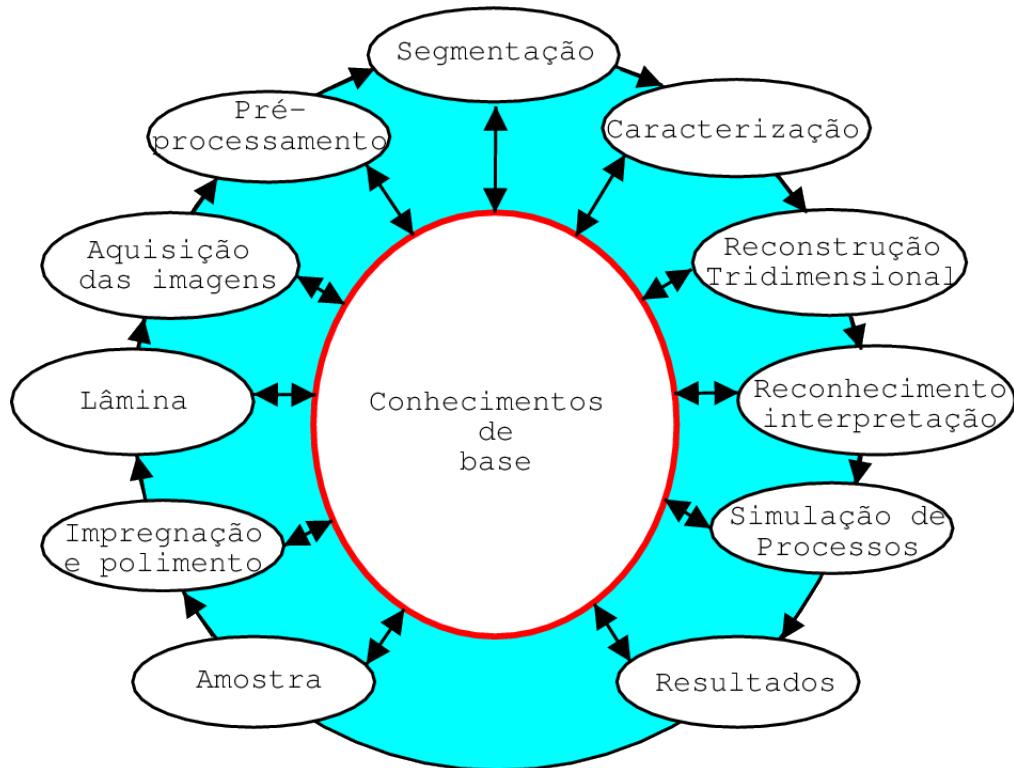


Figura 1: Conhecimentos de Base para Análise de Imagens de Rochas Reservatório [Fonte: (REGO; BUENO, 2010; BUENO,)]

O processo se inicia com a aquisição da amostra, seja um testemunho ou uma amostra de calha, que logo em seguida é limpa, polida e passa por um processo de impregnação. As imagens das rochas nesse caso são produzidas em um microscópio óptico ou eletrônico a partir das lâminas obtidas após o polimento. A partir desse ponto todo o procedimento passa a ser realizado no computador, onde as imagens passam por uma etapa crítica de processamento. Primeiramente, no pré-processamento, alguns problemas podem ser corrigidos por meio de filtros. Todavia alguns métodos de pré-processamento podem acabar afetando, em alguns casos, o resultado para propriedades físicas que são dependente da geometria porosa (LEU *et al.*, 2014).

Logo depois, na segmentação, o objetivo é, na maioria dos casos, separar a fase porosa da fase granular. Em muitos casos são utilizadas técnicas que limitam o nível de cinza em uma imagem controlando o *thresholding*. Contudo em estruturas com geometrias mais complexas esses métodos em geral não trazem bons resultados sozinhos e acabam dependendo de etapas adicionais (IASSONOV *et al.*, 2009).

São vários os fatores que podem afetar a qualidade da etapa de segmentação, entre eles:

1. A qualidade das amostras (se foram corretamente coletadas, se são em quantidade para termos uma boa estatística).
2. A qualidade do processo de impregnação, polimento e preparação das lâminas.
3. A qualidade das imagens obtidas (em 2D ou 3D).
4. A qualidade do usuário que realiza a etapa de segmentação usando rochas digitais.

O procedimento de caracterização corresponde à obtenção de informações sobre as propriedades da rochas por meio da aplicação de função de autocorrelação, medição do tamanho dos poros e a distribuição dos mesmos.

São nessas três últimas etapas que a aplicação de inteligência artificial pode ser extremamente proveitosa. Com o uso de redes neurais, por exemplo, é possível treinar um algoritmo capaz de reconhecer padrões nas imagens de rochas e assim facilitar o processo de binarização (REGO; BUENO, 2010) ou realizar uma quantificação entre a permeabilidade e caminhos ótimos entre os poros (LINDEN *et al.*, 2016). Florestas Aleatórias, um modelo de aprendizagem de máquina baseado em árvores de decisão, permitem obter classificações mineralógicas dos grãos presentes nas lâminas petrográficas (RUBO *et al.*, 2019).

Redes neurais convolucionais vem sendo utilizadas nos últimos anos para a análise de uma extensa gama de problemas envolvendo reconhecimento facial, classificação de imagens, detecção de borda e segmentação semântica (SIMONYAN; ZISSERMAN, 2014; TAIGMAN *et al.*, 2014; GOODFELLOW *et al.*, 2016; LIN *et al.*, 2016). No campo da pesquisa da engenharia de reservatórios, as redes convolucionais tem sido utilizadas para estimar propriedades como porosidade, tamanho médio de grão e número de coordenação a partir não apenas de imagens 2D de lâminas finas (ALQAHTANI *et al.*, 2018), mas também com imagens 3D provenientes de microtomógrafos (SUDAKOV *et al.*, 2019).

1.2 Objetivos

Os objetivos deste trabalho são:

- Objetivo geral:
 - Desenvolver e aplicar um modelo de rede neural capaz de segmentar uma amostra de rocha digital e estudar o efeito do treinamento/conhecimento do usuário na obtenção de resultados.
- Objetivos específicos:
 - Estudar diferentes métodos de aprendizagem de máquina e aprendizagem profundas aplicadas à análise de imagens.
 - Comparar resultados obtidos com aqueles já apresentados na literatura.
 - Desenvolvimento de uma aplicação em C++ e QT para anotação de regiões de interesse em imagens de rocha digital.
 - Desenvolvimento de scripts em Python para a realização do treinamento das redes neurais e aplicação do modelo gerado nas imagens de rocha reservatório.
 - Utilização da biblioteca *PyTorch* para a criação dos modelos de inteligência artificial.
 - Uso do softwares desenvolvido por diferentes grupos de usuários para verificar a diferença nos resultados em função do treinamento prévio do usuário.

1.3 Organização do Documento

Apresenta-se nesta seção a organização do documento.

No Capítulo 2, “Revisão Bibliográfica”, apresenta-se uma revisão bibliográfica detalhada dos trabalhos, técnicos e científicos relacionados ao desenvolvimento de métodos de inteligência artificial relacionados à segmentação de imagens de rochas reservatórios.

No Capítulo 3, “Revisão dos Conceitos e Modelos a Serem Utilizados”, apresenta-se um conjunto de conceitos e modelos desenvolvidos por outros autores mas que estão diretamente relacionados a este trabalho e que serão amplamente utilizados.

No Capítulo 4, “Metodologia”, apresenta-se a metodologia científica a ser utilizada no desenvolvimento deste trabalho. Inclui-se informações sobre motivação, área da pesquisa, instrumentos (materiais, equipamentos, softwares) utilizados, limitações do tema, pressupostos e hipóteses simplificadoras.

No Capítulo 5, “Desenvolvimento”, é mostrado o caminho realizado para o desenvolvimento da ferramenta de anotação de regiões, a coleta dos dados a partir das imagens obtidas em laboratório, e dos os *scripts* para o treinamento da rede neural e aplicação do modelo sobre estas imagens.

No Capítulo 6, “Resultados”, apresenta-se os resultados obtidos a partir da aplicação dos modelos de inteligência artificial sobre a imagens de rocha reservatório. Além de tabelas com os resultados obtidos por diferentes usuários e grupos de usuários.

No Capítulo 7, “Conclusões”, apresenta-se as conclusões e sugestões para trabalhos futuros.

No Apêndice A, “Códigos-fontes dos Softwares Desenvolvidos”, são apresentados os códigos-fonte desenvolvidos para o projeto.

2 *Revisão de Conceitos*

Este capítulo apresenta um conjunto de conceitos e modelos desenvolvidos por outros autores e que estão diretamente relacionados a este trabalho, estes conceitos serão utilizados neste trabalho.

2.1 Propriedades das Rochas Reservatórios

Esta seção trata de definir alguns conceitos relacionados às propriedades físicas das rochas reservatório, dentre elas porosidade, permeabilidade, capilaridade.

2.1.1 Petrofísica

Por definição, petrofísica é o estudo das propriedades físicas e químicas das rochas detentoras e geradoras de hidrocarbonetos, dos selos, de aquíferos, e os fluidos as percolam, principalmente no que se diz respeito à sistemas porosos, a distribuição de fluidos e as características do escoamento sob essas condições (AHMED, 2018).

2.1.2 Rochas Reservatórios

Em um sistema petrolífero, uma rocha reservatório é, de forma geral, uma estrutura geológica que se torna capaz de armazenar o óleo ou gás que foi gerado ou migrado para a mesma. Para isso ela deve possuir algum tipo de porosidade, de forma que seja possível um fluido poder se acumular ali (COSSE, 1993). Os reservatórios comerciais, em sua grande maioria, são formados por rochas sedimentares clásticas e não clásticas, especialmente arenitos e calcarenitos. No âmbito nacional têm-se como exemplo o pré-sal. Seus reservatórios podem ser considerados principalmente de três tipos: rochas calcárias com coquinas, fraturas em rochas vulcânicas e calcários microbialíticos (RICCOMINI *et al.*, 2012).

Os reservatórios de arenitos são, na maioria dos casos, de grande espessura e continuidade lateral, sendo o tipo de rocha-reservatório mais comum. Considerando sua porosidade intergranular, ou seja, aquela formada a partir da porosidade inicial e reduzida após processos de cimentação, observa-se uma porosidade de aproximadamente 10 a 20 %, que pode ser muito maior se for considerada a porosidade gerada por fraturas.

No caso de rochas carbonatadas, ou seja, calcários e dolomitas, a porosidade pode ser muitas vezes maior que no caso dos arenitos, dando ao reservatório uma grande permeabilidade (ROSA *et al.*, 2006).

2.1.3 Porosidade

A porosidade, do ponto de vista da engenharia de reservatórios, é a medida de espaço disponível para que o petróleo possa ser armazenado (ARCHER; WALL, 2012). É definida, portanto, como a razão entre o volume de espaço vazio e o volume total da rocha e é representado pela variável $\phi[m^3/m^3]$ na Equação 2.1:

$$\phi = \frac{V_{vazios}}{V_{total}} \quad (2.1)$$

A porosidade pode ser classificada de acordo com a maneira na qual foi originada. A porosidade primária se desenvolve no momento da deposição sedimentar e é observada nos arenitos como intergranular e nos calcários como intercristalina ou oolítica. Já a porosidade secundária se desenvolve a partir de processos geológicos subsequentes, como a formação fraturas ou pela dissolução da rocha, o que é mais observado em calcários (LAKE *et al.*, 2006).

No estudo da porosidade é comum definir dois conceitos relacionados à forma com a qual os poros se conectam, a porosidade total e efetiva. Na porosidade total, considera-se todo o volume de vazios presente em uma rocha, independentemente se estão isolados ou não. A porosidade efetiva trata da razão entre o volume de poros que estão devidamente interconectados e o volume total. É uma medida que, do ponto de vista da engenharia, é de suma importância, já que está relacionada com o percentual de fluido que possui alguma mobilidade dentro do sistema rochoso (TERRY *et al.*, 2015).

Em areias muito limpas se, livres de grãos argilosos, a porosidade total chega bem próximo de se igualar à porosidade efetiva. A relação entre a porosidade total e efetiva por meio do modelo representado na Equação 2.2, (COSSE, 1993).

$$\phi_{total} = \phi_{efetiva} + V_{argilas} \times \phi_{argilas} \quad (2.2)$$

2.1.4 Saturação

A saturação é definida como a fração de volume poroso ocupado por um fluido em particular. No caso de reservatórios, normalmente se observa água, gás ou óleo. Expressando de forma matemática o que se tem é:

$$S_{fluido} = \frac{V_{fluido}}{V_{poroso}} \quad (2.3)$$

De acordo com Dake (1983), acredita-se que os fluidos dentro de um reservatório tenham a muito alcançado um estado de equilíbrio, e portanto estão separados de acordo com sua densidade. Em um escoamento, existe um ponto de saturação do óleo no qual ele permanece parado chamado de saturação crítica do óleo $S_{oc}[m^3/m^3]$. A medida que os poros são preenchidos com algum outro fluido, como em um processo de injeção de água ou gás, a saturação chega ao um ponto que se torna maior que a saturação crítica do óleo. Esse ponto é chamado de saturação de óleo residual S_{or} .

Define-se como a saturação de água existente no reservatório, no momento de sua descoberta, como a saturação de água inicial, inata ou conata $S_{wi}[m^3/m^3]$ (ARCHER; WALL, 2012). Durante a produção de óleo, a pressão do reservatório começa a cair, o que dependendo das condições iniciais, permite o aumento da saturação de gás no mesmo. Por meio do balanço de materiais dentro da formação é possível inferir uma saturação média do óleo durante a produção. Considerando um reservatório, inicialmente em uma condição subsaturada, com uma pressão maior do que a pressão de bolha do óleo, a saturação do óleo S_o pode ser calculada aplicando a Equação 2.4:

$$S_o = \left(1 - \frac{N_p}{N}\right) \frac{B_o}{B_{oi}} (1 - S_{wi}), \quad (2.4)$$

onde $N_p[m^3]$ é o volume de óleo produzido, $N[m^3]$ é o volume de óleo original, $B_o[m^3/m^3]$ é o fator volume-formação de óleo, e $B_{oi}[m^3/m^3]$ é o fator volume-formação de óleo à pressão inicial.

2.1.5 Capilaridade

A capilaridade é um fenômeno observado no interior de meios porosos em decorrência da presença de 2 ou mais fluidos, imiscíveis, ocupando o mesmo espaço vazio. Devido à essas condições, a separação desses fluidos não ocorre da forma que se espera, ou seja por meio de diferença de densidades (ROSA *et al.*, 2006). A presença de capilares de diferentes tamanhos torna menos brusca a superfície de separação entre eles, o que provoca a formação de uma zona de transição.

A capilaridade é resultado das interações entre as moléculas dos fluidos, que tendem a ser atraídas em todas às direções pelas moléculas que às cercam, exceto se estiverem na superfície. Nessa região formam uma espécie de membrana elástica que prove resistência a separação.

Em um reservatório o estado de equilíbrio é governado por mecanismos de capilaridade, entre eles a molhabilidade, a tensão interfacial entre fluidos e a pressão capilar nos poros.

A molhabilidade pode ser observada ao se imaginar uma superfície sólida com a presença de dois fluidos imiscíveis sobre ela. Observa-se que no caso desses fluidos serem água e ar, a água tende a se espalhar ao longo da superfície, e o ângulo θ formado entre a conexão entre ela e o sólido é menor que $\pi/2$. Então pode se dizer que a água molha mais a superfície sólida que o ar. Agora se o fluido no lugar da água for, por exemplo, mercúrio, o ângulo formado será menor que $\pi/2$, e portanto nesse caso, o ar se torna o fluido molhante. A Figura 2 ilustra esse fenômeno para o caso da mistura de água e óleo.

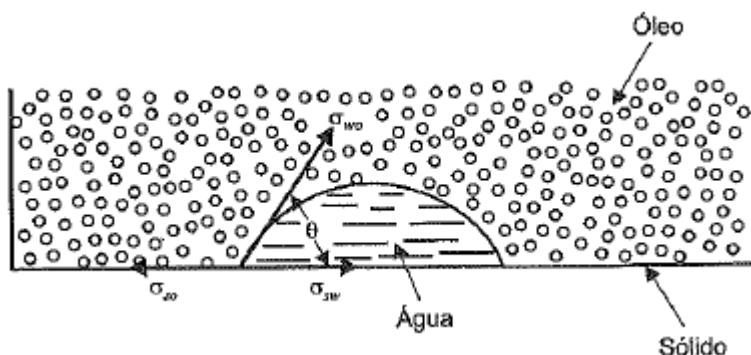


Figura 2: Ângulo de contado formado pela água em relação a uma superfície sólida. [Fonte: (ROSA *et al.*, 2006)]

A tensão superficial $\sigma[\text{dina}/\text{cm}]$ entre a interface de dois fluidos imiscíveis pode ser definida como a força por unidade de comprimento necessária para manter o contato

entre ambas às superfícies (AMYX *et al.*, 1960). Pode-se dizer que é a força que impede o rompimento das membranas formadas por cada um dos fluidos.

Considerando um cilindro de raio $r[m]$, imerso em um recipiente contendo um fluido, por exemplo, água, percebe-se que esta tende à ascender até uma determinada altura $h[m]$ no cilindro, conforme é mostrado na Figura 3. Também é possível verificar que se forma uma interface esférica entre a água, que aqui é o fluido molhante. A pressão capilar $P_c[Pa]$ é a diferença de pressão entre os dois ponto A e B :

$$P_c = P_A - P_B. \quad (2.5)$$

Em uma condição de equilíbrio, a resultante vertical da tensão superficial é igualada à ação da pressão capilar na secção transversal do tubo. A Equação 2.6 descreve então a pressão capilar para uma superfície cilíndrica em função de seu raio r e da tensão superficial σ :

$$P_c = \frac{2\sigma \cos(\theta)}{r}. \quad (2.6)$$

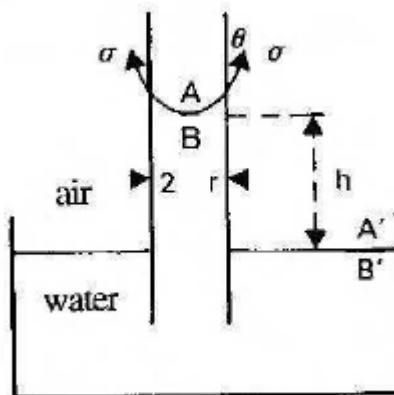


Figura 3: Ângulo de contato formado pela água em relação a uma superfície sólida.
[Fonte: (ROSA *et al.*, 2006)]

A partir da formulação dos conceitos de capilaridade e saturação é possível tirar algumas conclusões sobre o assunto. Para uma amostra de rocha saturada com dois fluidos diferentes pode-se observar que o fluido molhante é deslocado se o outro fluido com o qual ele interage exercer sobre ele uma pressão que exceda a pressão capilar dos poros.

2.1.6 Permeabilidade

A permeabilidade é a propriedade que relaciona a capacidade que a diferença de pressão dentro de uma determinada formação deixar transmitir um fluido. É, em outras palavras, a condutividade de fluidos de um material, ou inverso da resistência que o mesmo oferece à um escoamento (EZEKWE, 2010). É uma propriedade importante, uma vez que controla o movimento direcional do fluido e sua vazão.

A estimativa da permeabilidade em um sistema poroso pode ser feita inicialmente por meio de uma simplificação da sua geometria, considerando uma sequência de feixes de capilares. A Equação de *Poiseuille* dita o comportamento de um escoamento viscoso de superfícies cilíndricas concêntricas, de viscosidade μ , que se movem em diferentes velocidades $v[m/s]$. A força viscosa $F[N]$ que essas superfícies exercem umas sobre as outras em um cilindro de comprimento $L[m]$ e raio $r[m]$ é igual à:

$$F = -\mu A \frac{d\nu}{dx} = -\mu(2\pi r L) \frac{d\nu}{dx}. \quad (2.7)$$

Considerando que existe, além das forças viscosas, a ação do diferencial de pressão $\Delta P = (p_1 - p_2)$ sobre a área da secção do cilindro πr^2 igual a:

$$F_{pressão} = \Delta P \pi r^2 \quad (2.8)$$

sob uma aceleração constante, $F_{visc} = F_{pressão}$ e portanto,

$$d\nu = -\frac{(p_1 - p_2)}{2\mu L} rdr. \quad (2.9)$$

Integrando a Equação 2.9

$$\int d\nu = -\frac{(p_1 - p_2)}{2\mu L} \int rdr$$

$$v = -\frac{(p_1 - p_2)}{2\mu L} r^2 + C_1,$$

onde C_1 é uma constante arbitrária, produto da integração.

Considerando uma condição de não escorregamento na parte do cilindro, ou seja, quando $r = r_0 \Rightarrow v = 0 \mid r_0 = 0$, então a constante C_1 torna-se,

$$C_1 = \frac{r_0^2(p_1 - p_2)}{4\mu L}$$

$$v = \frac{(r_0^2 - r^2)(p_1 - p_2)}{4\mu L}.$$

Se, a vazão do fluido ao longo de um elemento com área é igual a:

$$dq = vdA, \quad (2.10)$$

então a vazão como um todo será,

$$\begin{aligned} \int_0^q dq &= \int_r^{r_0} vdA \\ q &= \int_r^{r_0} \frac{(r_0^2 - r^2)(p_1 - p_2)}{4\mu L} 2\pi r dr \\ q &= \frac{\pi r_0^4(p_1 - p_2)}{8\mu L} \end{aligned} \quad (2.11)$$

Todavia, essa equação tem sua aplicação dificultada devido a irregularidade e a não linearidade dos poros ao longo de uma determinada formação. Sendo assim, ela se torna inaplicável na maioria dos casos mais complexos.

A formulação de *Darcy*, descrita na Equação 2.12 para se obter a vazão $q[m^2/s]$, é utilizada justamente para contornar esse problema, uma vez que parte de uma constatação empírica do fenômeno do escoamento em meios porosos.

$$q = KA \frac{(h_1 - h_2)}{L}, \quad (2.12)$$

onde $A[m^2]$ representa a área da secção transversal, $L[m]$ o comprimento ou a altura do meio poroso, $h[m]$ a altura de água medida pelo manômetro durante o experimento e $K[md]$ é uma constante de proporcionalidade característica do meio e do fluido. A Figura 4 mostra como o experimento foi realizado para se chegar no seguinte resultado:

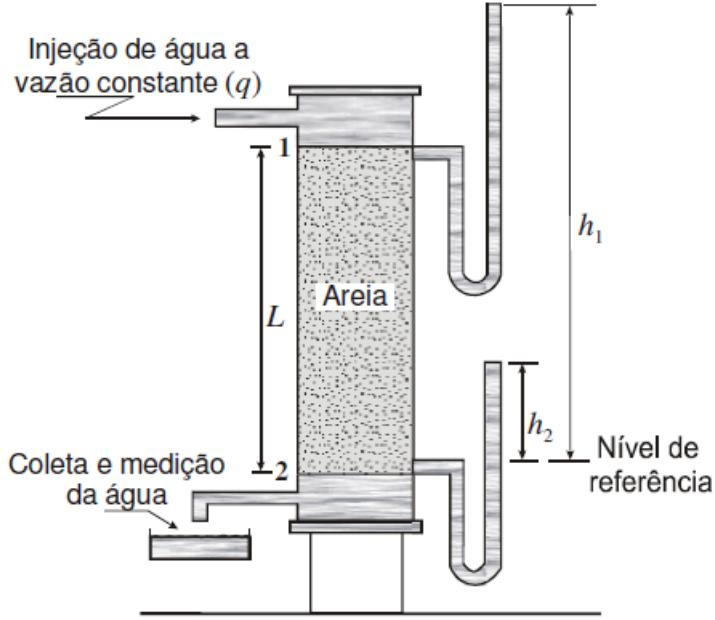


Figura 4: Experimento realizado por Darcy para a formulação da equação da vazão total em um meio poroso.

[Fonte: (ROSA et al., 2006)]

Sob as condições de um fluxo horizontal, isotérmico, laminar e permanente de um fluido de natureza incompressível, homogêneo e de viscosidade invariável com o tempo, ao longo de um meio poroso homogêneo e não reativo, a equação da *Darcy* se torna:

$$q = \frac{kA\Delta P}{\mu L}, \quad (2.13)$$

onde $k[md]$ é definida como a permeabilidade absoluta do meio poroso e é medida em *mildarcy* (D).

Essa permeabilidade absoluta é intrínseca ao meio poroso e independe do tipo de fluido ali presente. Se dentro de um mesmo poro for observado mais de um fluido, passa-se a medir a permeabilidade efetiva k_i de cada um desses fluidos. Assim, a permeabilidade relativa $k_{r,i}$ pode ser definida como a razão entre a permeabilidade efetiva e a permeabilidade absoluta do meio poroso, ou seja,

$$k_{r,i} = \frac{k_i}{k}. \quad (2.14)$$

É conveniente associar a permeabilidade relativa com a saturação em um meio poroso, uma vez que se observa que a permeabilidade efetiva de um determinado fluido cai conforme a saturação do mesmo (AHMED, 2018). Na Figura 5 essa relação

é mostrada para um escoamento bifásico, no qual w representa a fase molhante e nw a fase não-molhante. Nela é possível observar que a saturação do fluido molhante S_w é máxima quando a fase não-molhante atinge sua saturação residual.

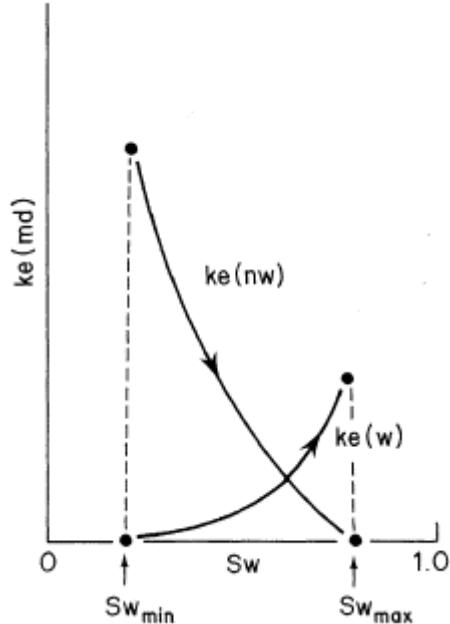


Figura 5: Relação entre a saturação da fase molhante e sua permeabilidade efetiva para um escoamento bifásico.

[Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]

Segundo McCain Jr. (2017), se um meio poroso está inicialmente saturado com um fluido que molha, e aos poucos se introduz uma segunda fase de um fluido que não molha, observa-se um processo de drenagem. Se a situação se inverte, ou seja, um meio saturado inicialmente com um fluido não molhante é invadido por uma fase molhante, o que acontece é um processo de embebição. Nesse ultimo, o fluido molhante se aloja às paredes dos capilares de menor diâmetro, forçando o fluido não-molhante para regiões com diâmetros maiores, até que em um certo ponto, a saturação dessa fase atinge um ponto crítico e a mesma deixa de escoar, como é possível ver na Figura 6 para o gás (não-molhante) e o óleo (molhante).

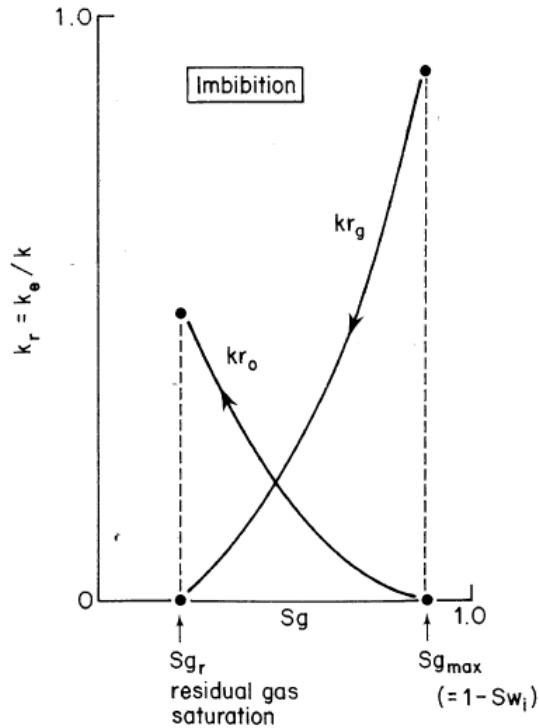


Figura 6: Processo de embebição de em um escoamento bifásico gás-óleo.
[Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]

Na drenagem, o fluido não-molhante entre inicialmente no meio poroso e ocupa as partes centrais dos poros de maior diâmetro até que seja atingido um ponto crítico de saturação para que o seja formada uma fase contínua e ele possa escoar (ARCHER; WALL, 2012). De forma semelhante, a Figura 7 ilustra esse processo.

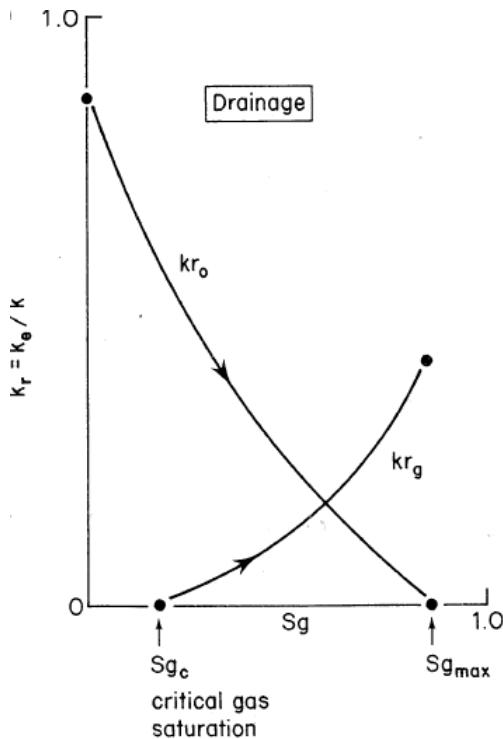


Figura 7: Processo de drenagem de em um escoamento bifásico gás-óleo.
[Fonte: (ARCHER; WALL, 2012)]

2.2 Processamento de Imagens Digitais

Nesta seção serão apresentados os principais conceitos envolvendo imagens digitais e seu processamento, principalmente no que se diz respeito à aplicação de filtros para segmentação e binarização. Ao final encontra-se uma breve descrição sobre os procedimentos necessários para a aquisição e tratamento de imagens de rochas reservatórios.

2.2.1 Imagens Digitais

Segundo Velho *et al.* (2009) uma imagem definida por uma função bidimensional $f(x, y)$ é considerada digital quando suas coordenadas espaciais x e y , e a sua intensidade, ou nível de cinza f , representam quantidades discretas e finitas. Essas quantidades formam a unidade mais básica de uma imagem digital, o pixel. É possível afirmar ainda que uma imagem é o resultado de um estímulo luminoso em um sensor, seja este uma câmera fotográfica ou a retina humana.

2.2.1.1 Amostragem e Quantização

O processamento digital de imagens é composto de um complexo conjunto de tarefas interconectadas que se inicia com a captura da imagem, que representa a iluminação refletida na superfície dos objetos (VELHO *et al.*, 2009). Uma imagem capturada pode ser contínua em relação aos valores de suas coordenadas espaciais x, y e aos valores de intensidade. A amostragem é a digitalização dos valores espaciais e a quantização dos valores de amplitude. Com essa informação a imagem é discretizada em, por exemplo, uma matriz 2-D I_{MN} , na qual M representa o número de linhas, e N o número de colunas.

A discretização é a tarefa de converter um sinal de natureza contínuo (um sinal físico) em um modelo discreto (GONZALEZ; WOODS, 2010). Em oposição à ela existe a reconstrução, que trata de tornar contínuo um sinal inicialmente discreto. Todavia, em geral, esse processo nunca retorna um reconstrução exata do que era o sinal original, mas sim uma função aproximada. A qualidade dessa aproximação varia de uma aplicação para a outra.

O sinal discreto para ser trabalhado em computadores digitais ainda demanda de uma etapa de codificação, no qual ele é reorganizado na forma de uma estrutura de dados formado por um conjunto finito de símbolos (PHILLIPS, 1994). De forma análoga à discretização/reconstrução, o sinal codificado pode ser decodificado em uma imagem discreta. A escolha da estrutura de dados e do conjunto simbólico dita se esse novo sinal apresentará perdas, a velocidade no qual ele é tratado e a quantidade de espaço que poderá ocupar na memória de um sistema. A Figura 8 ilustra as etapas de discretização, reconstrução codificação e decodificação.

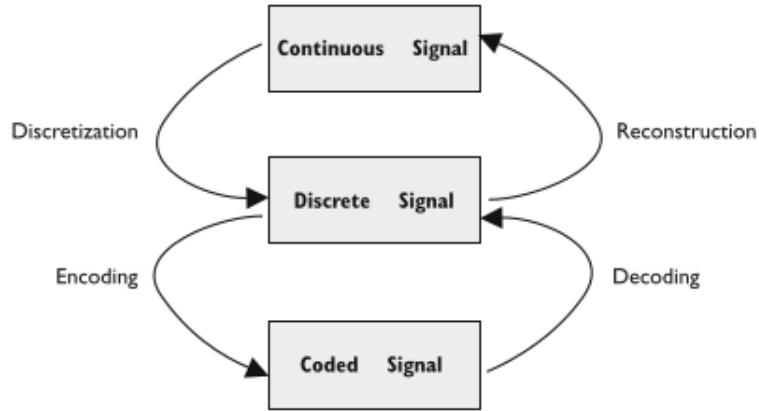


Figura 8: Relações entre os processos de discretização, reconstrução, codificação e decodificação.

[Fonte: (VELHO *et al.*, 2009)]

As vezes, durante o processo de aquisição de uma imagem pode acontecer da taxa de amostragem não ser suficiente para capturar todas as nuances de uma cena, provocando a formação de serrilhados (BHYAN, 2019). Esse fenômeno é denominado de *aliased*, e para entender melhor como ele funciona a Figura 9 mostra o resultado da amostragem unidimensional de dois sinais, com frequências iguais a $f_{azul} = 3/4$ e $f_{vermelho} = 5/4$, e a taxa de amostragem $f_{amostragem} = 2$. O que se observa é que ambos os sinais apresentam as mesmas amostras e isso se torna um problema, já que se torna impossível agora reconstruir o sinal original.

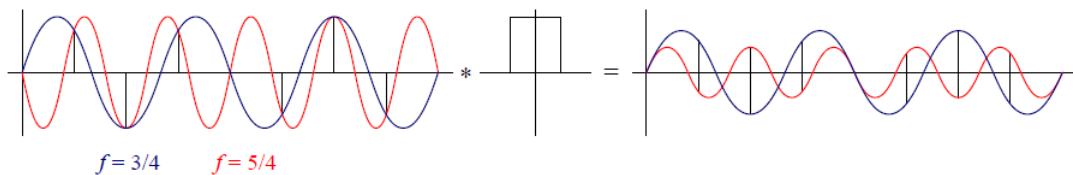


Figura 9: Fenômeno *aliasing* em um sinal unidimensional.

[Fonte: (Szeliski, 2010)]

A taxa mínima de amostragem para que um sinal possa ser reconstruído é descrito pelo teorema de *Shannon* como pelo menos o dobro da frequência máxima do sinal, ou frequência de *Nyquist* (Szeliski, 2010). Dessa forma:

$$f_s \geq 2f_{max}. \quad (2.15)$$

2.2.1.2 Etapas do Processamento

No pré-processamento são aplicados filtros para a atenuação dos ruídos e das distorções geométricas provocadas pelos sensores durante a etapa de captura.

A identificação dos elementos ou objetos que compõem uma imagem dependem de um trabalho de extrair informações a respeito de bordas, texturas e vizinhanças entre os pixels. Depois, por um processo de segmentação, o qual demanda de técnicas sofisticadas de regularização e modelagem, esses objetos são separados do fundo da imagem.

Como mostra CASTELO *et al.* (2013), a partir da forma geométrica dos objetos, obtida na segmentação, é possível aplicar operadores morfológicos a fim de analisar, modificar e extrair informações que podem ser úteis em modelos de classificação, ou seja, reconhecer, inferir e verificar a identidade dos objetos.

2.2.2 Sistemas de Cores e Histogramas

Cores são uma resposta subjetiva relacionada com os aspectos fisiológicos e psicológicos do sistema visual humano quando estimulado por uma onda eletromagnética dentro de uma pequena faixa do espectro de frequências (GONZALEZ; WOODS, 2010). A cor, não é, portanto uma característica da luz, mas uma sensação provocada pelo complexo sistema sensorial eletroquímico do corpo humano baseada na atividade do cérebro, olhos e do nervo óptico.

A percepção de cor nos olhos, em qualquer ponto de uma determinada cena, é dependente também da percepção de cores nos outros pontos ao seu redor (VELHO *et al.*, 2009).

Um sistema de cores é um sólido de cor que possa ser definido em um sistema de coordenadas. Um vetor de cor C pode ser definido pela Equação 2.16, onde c_i representam as coordenadas.

$$C = \sum_{i=1}^n c_i P_i. \quad (2.16)$$

De acordo com Velho *et al.* (2009) é possível definir quatro sistemas de cores que são mais importante no campo da computação gráfica e no processamento de imagens:

- Sistemas de Cor Padrão: permitem a especificação dos sistemas de cores independente de sua aplicação;
- Sistemas de Cor de Dispositivos: relacionados a dispositivos de entrada, processamento e saída de imagens;
- Sistemas de Cor de Interface: usado para facilitar a especificação das informações de color por parte do usuário.
- Sistemas de Cor Computacionais: utilizados para a realização de cálculos em aplicações científicas.

Dentre estes, os mais comuns são os sistemas cromáticos CIE-RGB, HSV e HSL.

O sistema CIE-RGB define um espaço de cores tricromático baseados nas porções superior (azul), média (verde) e inferior (vermelho) do espectro visual, correspondendo aos valores de frequência definidos pela Comissão Internacional de Iluminação (QUEIROZ; GOMES, 2006):

$$\lambda_{red} = 700 \text{ nm}$$

$$\lambda_{green} = 546,1 \text{ nm}$$

$$\lambda_{blue} = 435,8 \text{ nm.}$$

Essas cores, combinadas duas a duas, em igual intensidade, produzem as suas secundárias, ou seja, Ciano, Magenta e Amarelo. A cor oposta a uma cor secundária é a cor primária que não entra na sua combinação, ou seja, o oposto do magenta é verde, do ciano é o vermelho e do amarelo é o azul. A cor branca é gerada pela combinação das três primárias ou da cor secundária com a sua oposta. Na Figura 10 essas relações são mostradas de forma mais clara.

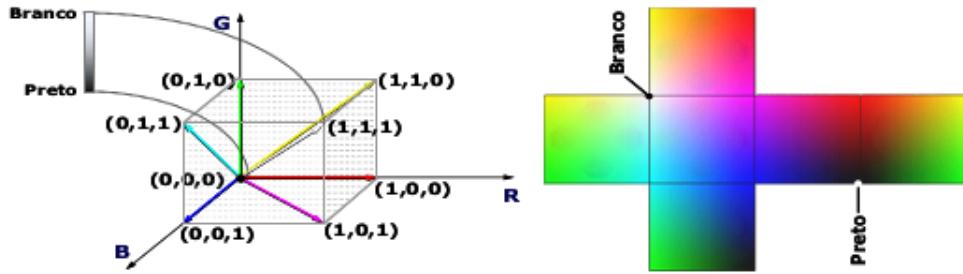


Figura 10: Modelo cromático RGB.
[Fonte: (QUEIROZ; GOMES, 2006)]

Sistemas de cores de interface são menos práticos em termos computacionais, porém muito mais intuitivas quando se trata de usabilidade (NIXON; AGUADO, 2019). Características como luminância, saturação e tonalidade (*hue*) estão muito mais ligadas a forma que humanos percebem as cores. Isso torna mais fácil, por exemplo, tornar uma cor mais “clara” ou mais “escura”, o que em termos de RGB se apresenta uma tarefa mais complicada.

A tonalidade de uma cor representa o comprimento de onda da mesma, ou, em outras palavras, seria a cor na sua forma pura. A saturação é o quanto de branco se mistura com essa cor, ou seja, quanto menos branco, menos saturada. Por fim, a luminância está ligada com a noção de intensidade. Essas quantidades são muitas vezes representadas graficamente em coordenadas cilíndricas conforme mostrado na Figura 11.

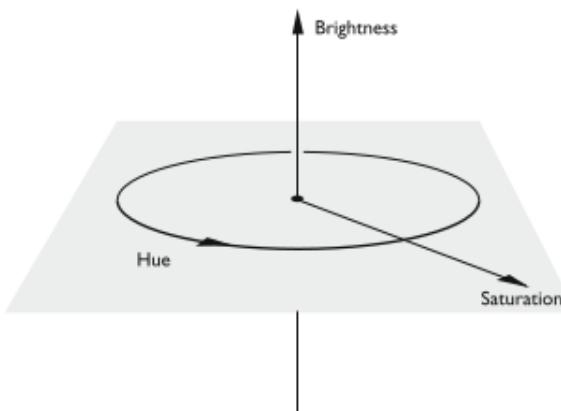


Figura 11: Representação em coordenadas cilíndricas dos valores de tonalidade (*hue*), saturação (*saturation*) e brilho (*brightness*).
[Fonte: (VELHO et al., 2009)]

O modelo HSI (*hue*, *saturation*, *brightness*) pode ser descrito na forma de coordenadas RGB usando uma série de transformações descritas nas Equações 2.17, 2.18

e 2.19, nos quais R , G e B representam os valores das cores primárias. Na maioria das aplicações esses valores podem ser normalizados, como é mostrado na Equação 2.20 (Szeliski, 2010).

$$H = \tan \left[\frac{3(G - B)}{(R - G) + (R - B)} \right] \quad (2.17)$$

$$S = 1 - \frac{\min(R, G, B)}{I} \quad (2.18)$$

$$I = \frac{R + G + B}{3} \quad (2.19)$$

$$r = \frac{R}{R + G + B}, g = \frac{G}{R + G + B}, b = \frac{B}{R + G + B}. \quad (2.20)$$

2.2.2.1 Histograma

A quantidade de pixels que possuem uma determinada tonalidade em uma imagem pode ser denominado como uma espécie de frequência desses tons, sejam eles coloridos ou em escala de cinza. O conjunto de todas essas frequências podem ser compiladas graficamente em um histograma (REGO; BUENO, 2010), conforme é mostrado na Figura 12. Considerando que uma imagem digital tenha quantidades finitas de intensidade de cor, então essas quantidades podem ser representadas na forma de uma função discreta $h(i) = n_i$, onde n_i é quantidade de pixels que apresentam uma intensidade i . Na Figura 12 uma imagem e seu histograma.

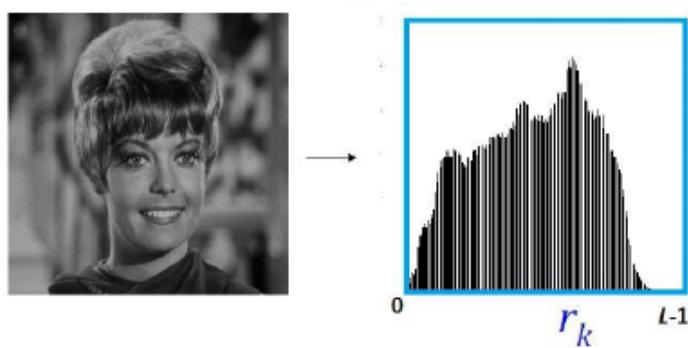


Figura 12: Imagem ao lado de seu histograma.
[Fonte: (VELHO *et al.*, 2009)]

O histograma pode ser considerando uma distribuição de probabilidades se os valores de seu componente forem normalizados, conforme é mostrado na Equação

2.21, onde N representa o número de linhas e M o número de colunas da imagem. Dessa forma a soma de todos os seus elementos será igual a 1.

$$p(i) = \frac{n_i}{NM} \quad (2.21)$$

Uma imagem binária tem apenas dois níveis de cinza em seu histograma. Já uma imagem que representa um objeto escuro junto de um fundo luminoso possui um histograma bimodal, que é bem característico pelos dois picos que se formam no gráfico (DISTANTE *et al.*, 2020). Por fim uma imagem que concentra uma grande quantidade de informação luminosa produz um histograma multimodal, no qual os níveis de cinza são distribuídos em várias quantidade diferentes ao longo do gráfico. Nele se destacam alguns picos que agregam a sua volta valores mais comportados de tonalidade. Na Figura 13 é mostrada a diferença entre um histograma bimodal e outro multimodal.

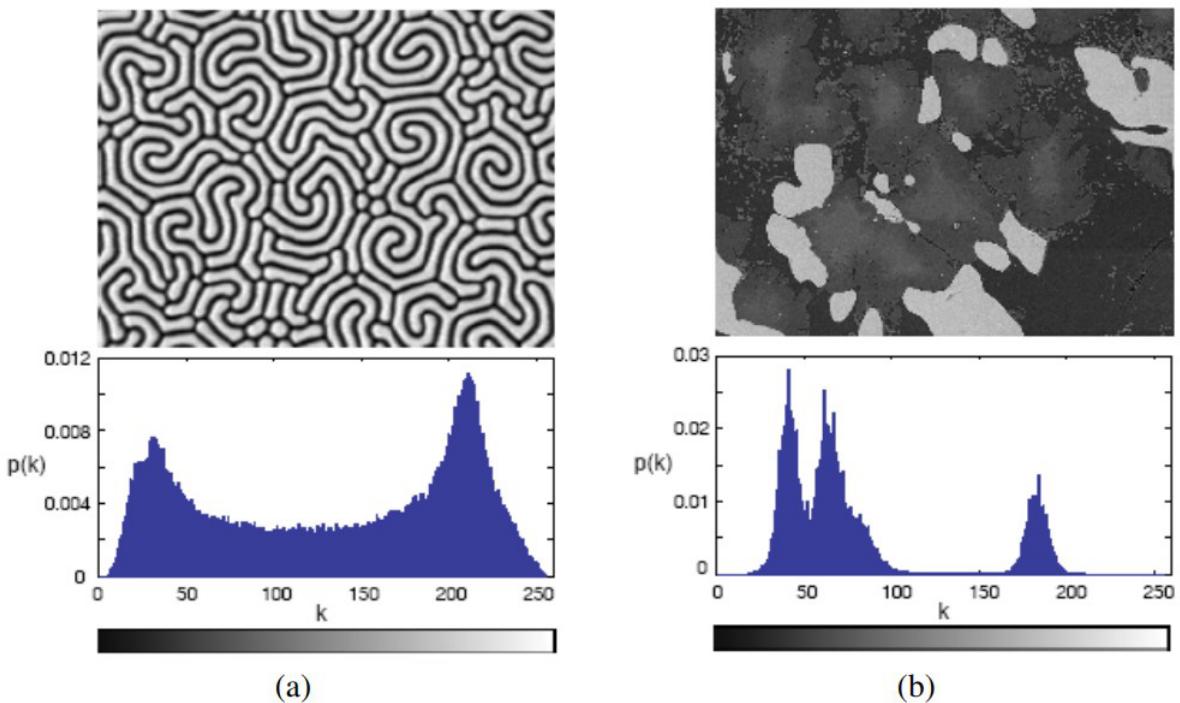


Figura 13: Diferenças entre histograma bimodal (a) e multimodal (b). [Fonte: (BHUYAN, 2019)]

De acordo com Rego e Bueno (2010) o contraste de uma imagem pode ser revelado por meio de seu histograma. A Figura 14 mostra as distribuições de intensidade $p(i)$ para imagens com diferentes níveis de contraste. Para uma imagem com níveis baixos de contraste os valores de intensidade se concentram nas pontas do gráfico. Esses valores podem ser equalizados tornando a distribuição mais homogênea ao

longo do histograma, de maneira que se busque deixá-los igualmente espaçados. enquanto uma imagem com valores de contraste mais bem balanceados tente a ter uma resposta semelhante em seu histograma.

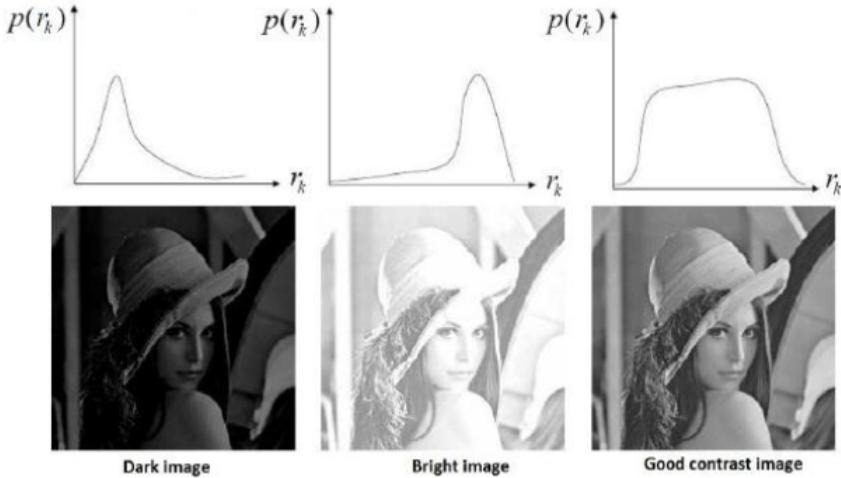


Figura 14: Histogramas e variações de contrastes.
[Fonte: (BHYAN, 2019)]

2.2.3 Filtros de Imagens

Se uma imagem é, para fins práticos, uma matriz bidimensional $M_{n,m}$, então os filtros seriam operações unárias realizadas sobre essa matriz, que nesse caso também pode ser tratada como um sinal S .

Filtros podem ser classificados quanto a linearidade, o método computacional utilizado (estatístico ou determinístico), ou quanto ao seu domínio de ações (topológicos ou de amplitude) (VELHO *et al.*, 2009).

Um filtro $L : S \rightarrow S$ é considerado linear se as operações naturais de adição e multiplicação por um escalar de um sinal forem preservadas, ou seja,

$$L(f + g) = L(f) + L(g) \quad (2.22)$$

$$L(\lambda f) = \lambda L(f), \quad (2.23)$$

onde f e g representam dois sinais distintos e λ um escalar qualquer. A equação 2.22 mostra que o resultado ao aplicar um filtro à duas imagens diferentes adicionadas é o mesmo que aplicar o filtro em cada uma das duas separadamente e em seguida somar os resultados. Já a equação 2.23 trata de preservar a informação da imagem

mesmo que esta sofra uma transformação de escala, desde que essa transformação seja constante.

Filtros estatísticos, segundo (NIXON; AGUADO, 2019), utilizam de propriedades estatísticas da imagem para determinar o resultado aplicado a cada pixel. Um exemplo é o filtro de mediana de ordem n (*Median Filter of Order n*), no qual a resposta para cada um dos pixels é calculado conforme a mediana dos 8 pixels vizinhos ordenados de acordo com seus valores de intensidade. Esse filtro ajuda na eliminação de valores de intensidade isolados em meio a sua vizinhança, tornando o sinal mais uniforme e eliminando os ruídos, como mostra a Figura 15. Outro filtro estatístico é o filtro de moda de ordem n (*Mode Filter of Order n*). Se define de forma semelhante ao anterior, mas dessa vez é o valor da moda que é aplicado à resposta do pixel. Tanto o filtro de moda quanto o de mediana são considerados filtros não lineares e atuam de forma local nas imagens.

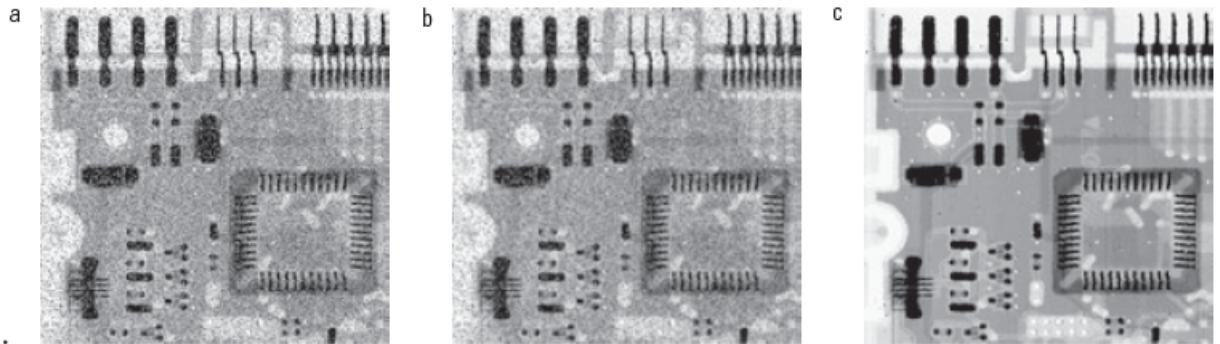


Figura 15: Redução de ruido aplicando filtro de mediana.
[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

Além disso, um filtro pode ser considerado invariante no espaço, em outras palavras, ele vai apresentar o mesmo comportamento em qualquer ponto do domínio espacial do sinal:

$$(Fg)(x - x_0, y - y_0) = F(g(x - x_0, y - y_0)) \quad (2.24)$$

onde g representa a função de imagem, e as coordenadas (x_0, y_0) a posição de um determinado vetor no domínio de g .

O filtro linear mais simples de ser implementado é o filtro retangular (*box filter*), o qual aplica sobre cada pixel o valor da média de seus vizinhos (GONZALEZ; WOODS, 2010). Podendo também ser chamado de filtro de passa-baixa, ele é considerado um filtro de suavização, no qual o resultado é uma imagem com uma redução na quanti-

dade de mudanças abruptas de intensidade (PARIS *et al.*, 2009). Como as bordas dos objetos são consideradas mudanças abruptas, então sua aplicação provoca um resultado indesejável nessas regiões. Além disso é possível trabalhar utilizando uma média aritmética ou ponderada, como é mostrado nas imagens das máscaras da Figura 16.

a			
	1	1	1
	1	1	1
	1	1	1

b			
	1	2	1
	2	4	2
	1	2	1

Figura 16: Duas máscaras 3x3 aplicadas em uma suavização.
[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

A Figura 17 mostra a aplicação dos filtros apresentados na Figura 16. Na imagem da esquerda (a) é aplicada uma média aritmética. Essa é uma aplicação mais eficiente em termos computacionais, e ao final da filtragem toda a imagem seria normalizada por um valor de $1/mn$. Já na imagens da b e c observa-se que é aplicado um peso a cada um dos pixels que forma a máscara, indicando que alguns deles possuem mais importância que outros. O pixel do centro possui um maior peso, enquanto os que estão a sua volta recebem valores de acordo com sua distância. Dessa forma essa técnica ajuda a reduzir o borramento na imagem durante o processo de suavização.

Uma importante aplicação dos filtros de suavização reside em tornar mais fácil a detecção de objetos maiores em uma imagem, como é mostrado na Figura 17. Com aplicação dos filtros os objetos menores da imagem se mesclam com o fundo e os objetos maiores se tornam borrões, fazendo que sejam mais fáceis de serem identificados (GONZALEZ; WOODS, 2010).

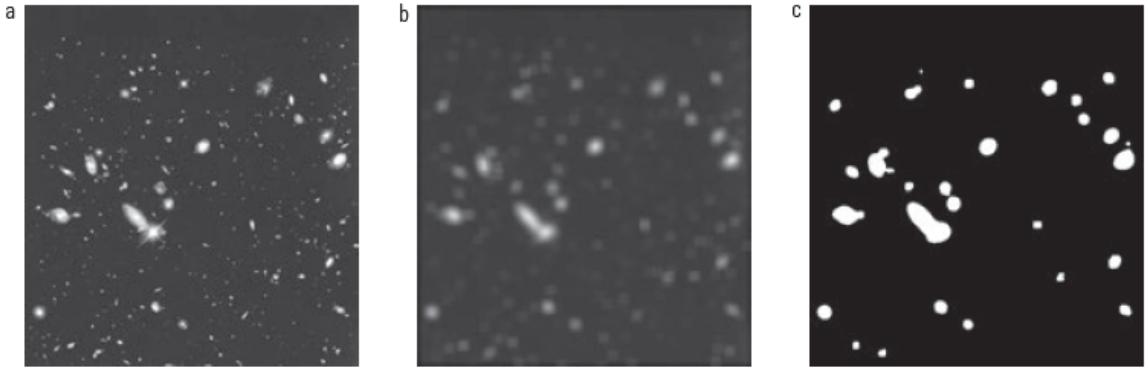


Figura 17: Resultado do processo de suavização em uma imagem produzida pelo telescópio *Hubble*.
[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

Em contraste aos filtros de suavização, existem os filtros de aguçamento, cujo objetivo consiste em salientar transições de intensidade para o aumento da nitidez em uma imagem. Um exemplo comum de filtro dessa natureza é o filtro laplaciano.

Considerando a Equação 2.25 um operador laplaciano pode ser expresso de maneira discreta da seguinte forma:

$$\nabla^2 f = f(x+1, y) + f(x-1, y) + f(x, y+1) + f(x, y-1) - 4f(x, y), \quad (2.25)$$

o que pode ser aplicado em uma máscara como a que é mostrada na Figura 2.25. A implementação é feita da mesma forma como visto nos filtros de suavização. Devido à sua natureza diferencial, o laplaciano realça as descontinuidades de intensidades na imagem e atenua as regiões com mudanças mais suaves, resultando em uma imagem com as linhas de borda em tons de cinza sobrepostos em um fundo escuro e uniforme (DISTANTE *et al.*, 2020). Se o resultado da filtragem for somado à imagem original o efeito de aguçamento é preservado e é possível recuperar a informação perdida do fundo.

0	1	0
1	-4	1
0	1	0

Figura 18: Mascara de um filtro laplaciano 3x3.
[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

2.2.4 Segmentação

Nixon e Aguado (2019) define a segmentação de imagens como uma técnica que consiste em dividir uma imagem ou cena em regiões homogêneas que possam apresentar algum significado. A ideia de homogeneidade aqui pode ser definida em termos de valores de escalas de cinza, cor, textura ou forma. O objetivo final deste processo é atribuir uma “classe” para cada pixel, baseando-se em suas similaridades. De acordo com Lin *et al.* (2016), a segmentação é um procedimento que tem um papel fundamental no estudo de imagens digitais, todavia apresenta algumas dificuldades a serem consideradas antes de sua aplicação:

- Encontrar as características discriminantes na imagem;
- Pode acontecer do objeto a ser segmentado estar de alguma forma mesclado com o fundo;
- No caso de uma segmentação em tempo real existe uma dificuldade a mais provocada por um fundo dinâmico;
- Demanda de algum processamento antes de ser utilizada para obtenção de melhores resultados.

Para imagens monocromáticas existem duas categorias baseadas em valores de intensidade em que se dividem os algoritmos de segmentação: descontinuidade e similaridade (QUEIROZ; GOMES, 2006). Na descontinuidade é aplicada a segmentação baseada em bordas, pois nessa categoria supõe-se que as fronteiras das regiões são suficientemente diferentes entre si e em relação ao fundo da imagem. Para a segunda categoria, similaridade, utiliza-se a abordagem da segmentação baseada em regiões,

que consiste em trabalhar com a imagem dividindo-a em espaços suficientemente semelhantes entre si.

A segmentação baseada em bordas consiste na aplicação de técnicas e filtros de detecção de bordas de modo a possibilitar uma análise das descontinuidades nos níveis de cinza em uma imagem (GONZALEZ; WOODS, 2010). As bordas são regiões de interesse caracterizam os contornos dos objetos presentes. A posição dos pixels onde ocorrem variações abruptas nos valores de intensidade são denominados de pontos de borda e caracterizam as transições entre diferentes regiões. Nesse processo são aplicados operadores de gradiente, como laplaciano.

A segmentação de imagens baseada em regiões se fundamenta, como descrito anteriormente, na similaridade dos níveis de cinza da imagem (NIXON; AGUADO, 2019). Por meio de um conjunto de pontos similares, denominado de semente, cada pixel é agregado à uma região caracterizada por uma determinada propriedade. Esse processo é chamado de agregação de pixels. Os problemas comuns observados nesse tipo de abordagem são a dificuldade de se selecionar um conjunto que seja satisfatoriamente similar e que possibilite o crescimento de regiões, e a seleção da propriedade característica.

Na Figura 19 é mostrado o resultado da aplicação de um processo de segmentação baseado em bordas (imagens a, b, c) e em regiões (imagens d, e, f). Na imagem (a) a intensidade dos pixels é constante na região destacada e no fundo. A imagem seguinte já mostra o resultado de um cálculo de fronteira aplicado na região mais clara baseado na diferença de intensidades nas bordas. Como não há nenhuma descontinuidade dentro e fora da região demarcada, então são atribuídos aos pixels o valor 0 (preto), enquanto que na borda onde a variação é brusca, atribui-se o valor 1 (branco). Para finalizar o procedimento de segmentação atribui-se ao conteúdo dentro da borda demarcada também o valor 1, conforme é visto em (c).

Já na imagem (d) o que se observa não é uma região comportada como no caso da (a), mas sim um padrão texturizado formado pelos diferentes valores de intensidade atribuídos aos pixels. Isso dificulta a detecção da borda pois irão existir vários ponto diferentes onde observa-se a mudança abrupta de intensidade, como observado em (e). Para contornar esse problema, aproveita-se do comportamento constante do fundo da imagem e utilizando-se do desvio padrão dos valores dos pixels é possível fazer a distinção entre a região texturizada e a região sólida. A imagem é então dividida em sub-regiões e onde o desvio padrão apresentou um resultado positivo, então foi atribuído o valor 1 (branco) como é mostrado em (f).

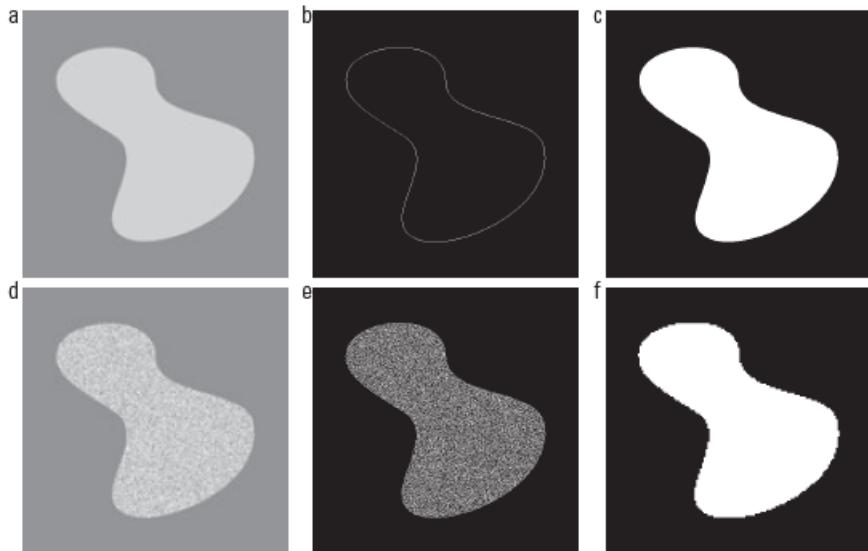


Figura 19: Segmentação de uma imagem utilizando a abordagem baseada em bordas (a, b, c) e em regiões (d, e, f).

[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

Algoritmos de segmentação baseados no crescimento de regiões tornam difícil a obtenção de bons resultados pois concentra a informação de forma local, mesclando regiões e provocando um processo de segmentação. Além disso é uma técnica cara em termos computacionais e demanda de um consumo muito alto de memória (SZE-LISKI, 2010). Em resposta a esses problemas surge a segmentação por divisão e fusão, o qual consiste em dividir uma imagem sucessivamente em sub-regiões até que seja atingido um critério de parada (divisão) e, logo em seguida, agrupar essas regiões de acordo com definições de homogeneidade.

Outra abordagem que envolve a segmentação por regiões é o algorítmo de divisores de água ou *watersheads*, que se baseia nos conceitos de bacias hidrográficas e topografia, tanto que nessa técnica a imagem é modelada como uma superfície topográfica, como se fosse na verdade composta por montanhas ou vales e a altitude dos pontos correspondessem ao gradiente dos valores de intensidade dos pixels (GONZA-LEZ; WOODS, 2010).

Inicialmente, simula-se uma inundação nos mínimos locais, o que provoca a formação de poças e bacias. Quando a água de duas bacias estão na iminência de se encontrarem forma-se uma linha de contenção, gerando os contornos dos objetos da imagem. O resultado então é a formação de uma espécie de uma bacia hidrográfica que formam das regiões segmentadas. Dessa forma, os pontos que compõem a imagem podem ser divididos em três categorias:

- pontos que pertencem à um mínimo local;
- pontos que pertencem à um mínimo de *watershead*, no qual uma gota cai em direção à um mínimo local;
- pontos que pertencem à linhas de *watershead*, no qual uma gota pode cair em direção a qualquer lado.

A Figura 20 mostra um processo de inundação de uma imagem. Em (a) é mostrada a imagem original e em (b) a sua forma topográfica. Em (c, d, e) a imagem passa por uma série de inundações, até que em (f, g) são formadas as barragens e consequentemente os contornos. Por fim em (h) a imagem é mostrada com as linhas de segmentação.

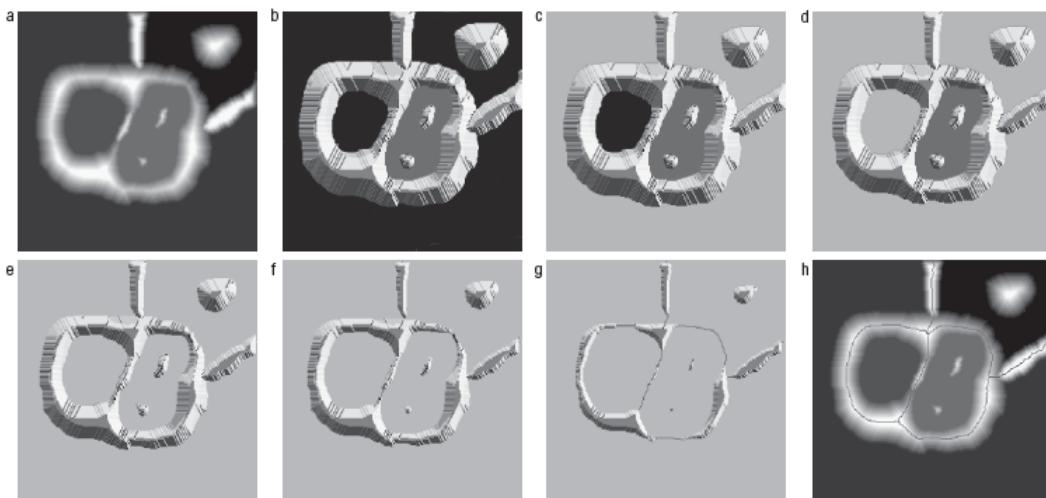


Figura 20: Processo de aplicação da segmentação por *watersheads*.
[Fonte: (GONZALEZ; WOODS, 2010)]

Além das técnicas de segmentação por bordas e regiões ainda existem outras abordagens que valem a pena serem exploradas. A segmentação por limiarização (*thresholding*) é um dos modelos mais simples. De forma geral, ela resulta sempre em uma imagem binária, ou seja, se uma imagem de entrada $f(x, y)$ for aplicada a um limiar T , então imagem de saída $g(x, y)$ é expressa na Equação 2.26:

$$g(x, y) = \begin{cases} 1, & f(x, y) \geq T \\ 0, & f(x, y) < T \end{cases} \quad (2.26)$$

A limiarização global, como mostra Bhuyan (2019), considera um limiar único para toda a imagem e é aplicado quando a variação de intensidade entre o fundo e o objeto é grande. Esse limiar global pode ser calculado de diversas formas:

- A abordagem baseada em histogramas define o limiar no vale formado no histograma de uma imagem, ou seja, só é aplicado quando a imagem possui regiões homogêneas bem definidas;
- O método de *Otsu* tenta buscar ao longo de um conjunto de valores de pixels um limiar ótimo que minimiza as variâncias intraclasses de uma imagem segmentada;
- A limiarização iterativa aplica um processo de divisão da imagem em *clusteres*.

Na limiarização local o valor do limiar depende da vizinhança dos pixels em termos de coordenadas espaciais. A imagem é primeiramente particionada e então o limiar é determinado localmente utilizando relações espaciais e características como a média e a variância dos pixels de uma da região. Dessa forma, múltiplos valores de limiar são definidos para a imagem e a segmentação procede de forma mais efetiva. Quanto menor forem as sub-regiões, maiores as chances de serem mais uniformes, todavia, essa técnica demanda de um grande consumo computacional.

2.2.5 Processamento Digital de Imagens de Rochas Reservatórios

A principais etapas para a realização do processamento de imagens de amostras de meios porosos provenientes de rochas reservatórios são mostradas na Figura 1. O uso desse método permite a analise de propriedades físicas das rochas em um grande número de amostras com um baixo custo, além de possibilitar também a utilização de amostras de calha ou de testemunhos danificados.

2.2.5.1 Etapa 1 - Obtenção e Preparação das Amostras

Essas primeira etapa envolve os processo de preparação das amostras para que estas estejam apropriadas para a aquisição das imagens. As amostras são obtidas por meio de critérios estatísticos, como o da representatividade.

Essas amostras são então submetidas à um processo de limpeza para a remoção de hidrocarbonetos residuais. Em seguida são impregnadas em uma resina especial, de cor azul, que irá preencher os poros e fraturas, tornando-os mais visíveis quando observadas no microscópio.

Corta-se uma fatia de rocha de aproximadamente 0,5 cm de espessura chamada de esquírola. Essa esquírola tem um de seus lados polido e colado em uma lamina de vidro. Em uma politriz o conjunto esquírola e vidro são submetidas a um processo abrasivo, de modo a se obter uma aparência semelhante ao que se vê na Figura 21(e). Após esse processo, a lamina final deve ter uma espessura de aproximadamente 0,03 mm. Ela ainda pode ser sujeita a um ultimo tratamento de polimento, como mostrado na Figura 21(g) ou simplesmente colada à uma segunda lamina de vidro (Figura 21(f)). Dessa forma a amostra já está pronto para terem suas imagens obtidas.

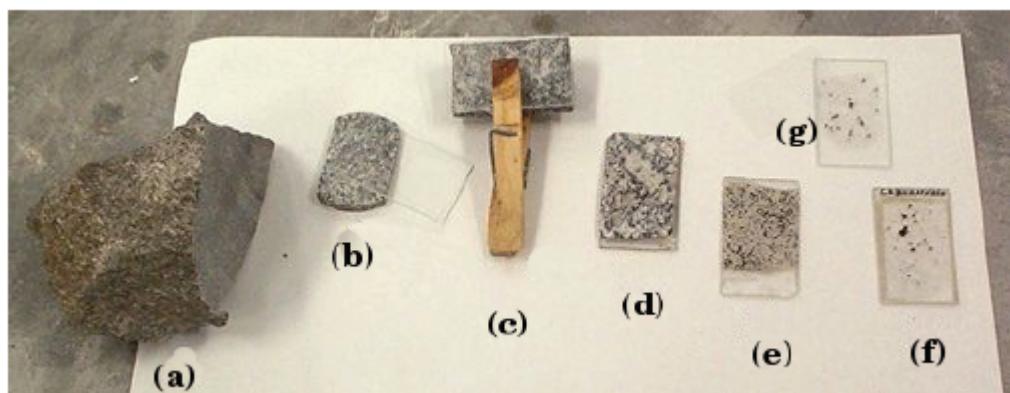


Figura 21: Preparação de uma lamina de uma amostra de um meio poroso.
[Fonte: (REGO; BUENO, 2010)]

2.2.5.2 Etapa 2 - Aquisição de Imagens

A aquisição de imagens pode ser feita por meio de câmeras, *scanners* ou sensores dedicados à esse propósito. Na maioria dos casos opta-se pela utilização de uma câmera de vídeo acoplada a um microscópio como sensor de aquisição. Um conversor ADC transforma o sinal analógico e em discreto e transmite essa informação para um computador ou armazena em algum dispositivo de memória.

2.2.5.3 Etapa 3 - Pré-Processamento

Como definido anteriormente, o pré-processamento envolve um série de procedimentos para a eliminação de irregularidades das imagens, tornando-as mais apropriadas para determinadas aplicações. Nesse etapa são aplicados filtros espaciais ou freqüenciais, organização dos dados, conversão de formatos e eliminação de bordas.

2.2.5.4 Etapa 4 - Segmentação e Binarização

Como também foi mostrado em seções anteriores, a segmentação de imagens trata-se em dividir regiões ou objetos de interesse. É um processo crítico quando se trabalha com imagens, ainda mais quando estas não são triviais.

Já a binarização é caracterizada pela separação de um ou mais objetos do fundo por meio da conversão de uma imagem colorida ou em escala de cinza em uma imagem binária, com pixels assumindo apenas os valores de 0 ou 1, por exemplo.

2.2.5.5 Etapa 5 - Caracterização

É nessa etapa que são extraídas informações de interesse, descrevesse e classificase os objetos e regiões segmentados nas etapas anteriores, e obtêm-se informações quantitativas sobre as propriedades físicas da rocha, como porosidade, permeabilidade, distribuição de tamanho dos poros e curvas de auto-correlação e conectividade.

2.2.5.6 Etapa 6 - Reconhecimento e Interpretação

Trata-se de atribuir significado aos objetos encontrados nas imagens. Envolve o reconhecimento de padrões, nesse caso de rochas reservatórios, a reconstrução 3D e a simulação de processos.

2.3 Inteligência Artificial

A pesquisa em inteligência artificial envolve a construção de algoritmos que sejam capazes de simular o processo cognitivo humano para a resolução de problemas (GOODFELLOW *et al.*, 2016). É uma área demasiada extensa e envolve uma série de técnicas, e dentre elas destacam-se as Redes Neurais Artificiais, os Algoritmos Genéticos e a Lógica *Fuzzy*. Nos últimos anos as IAs tem se tornado muito popular devido a disponibilidades de unidades de processamento gráfico (GPUs) com melhor desempenho e mais acessíveis, e a grande quantidade de dados como imagens, textos, mapas, vídeos que vêm sendo acumulados na internet.

2.3.1 Modelos de Aprendizagem de Máquina (*Machine Learning*)

Um algoritmo de *Machine Learning* é um algoritmo capaz de aprender a partir dos dados e poder realizar previsões acerca de coisas do mundo real. Por aprendizagem aqui, Mitchell (1997) define que o processo no qual um computador aprende a partir de uma experiência E acerca de uma classe de tarefas T com uma medida de desempenho P , de modo que o resultado seja realizar as tarefas em T de modo que a experiência em E seja melhorada.

Dentre as principais tarefas T que podem ser atribuídas à algoritmos de aprendizagem de máquina, Goodfellow *et al.* (2016) lista:

- Classificação: Nesse tipo de tarefa o computador deve atribuir para as informações de entrada uma determinada classe k de acordo com suas características e atributos. Essas classes podem ser atribuídas de forma determinística ou podem ser representadas na forma de distribuições de probabilidades. O exemplo mais comum da aplicação dessa tarefa é a visão computacional para o reconhecimento de objetos.
- Classificação com Entradas Faltantes: Nesse caso, o algoritmo de classificação passa a ser treinado em um conjunto de funções para atribuir a classe a uma entrada, e não apenas uma função, como no caso mais simples. Essa tarefa muitas vezes é implementada fazendo o algoritmo aprender o conjunto de funções por meio de distribuição probabilística sobre as variáveis mais importantes e resolvendo a classificação marginalizando as variáveis faltantes.
- Regressão: O resultado que se busca em um tarefa de regressão é realização de uma previsão numérica sobre um determinado conjunto de dados. É semelhante à classificação, porém apresenta a saída em um formato diferente. A regressão é largamente aplicada em sistemas para previsão do comportamento em mercados financeiros.
- Transcrição: Por meio da observação de algum tipo de dado não estruturado, o computador tem a tarefa de transcrever a informação na forma textual discreta. É muito utilizada no desenvolvimento de sistemas de escrita e reconhecimento de voz.
- Detecção de Anomalias: Aqui é atribuído ao computador a tarefa de analisar uma série de informações e apontar qualquer comportamento não usual ou atí-

pico. Um exemplo de aplicação desse tipo de tarefa é a detecção de fraudes em cartões de crédito por meio da análise do padrão de compra de um cliente.

A medida de desempenho P deve ser uma forma quantitativa se o algoritmo de fato está aprendendo, ou seja, o quanto bem ele está realizando a tarefa a qual lhe foi atribuída (MURPHY, 2012). Tarefas como a classificação e transcrição normalmente utilizam uma métrica de acurácia, que nada mais é que a fração de entradas para as quais o algoritmo produz uma saída correta. Também é comum analisar essas tarefas por meio da taxa de erro, que representa as entradas para as quais a saída é incorreta.

Sistemas de aprendizagem que produzem saídas contínuas costumam medir a qualidade utilizando o erro médio quadrático (JAMES *et al.*, 2013), cuja fórmula é mostrada na Equação 2.27, onde $\hat{f}(x_i)$ é a previsão feita pelo algoritmo a partir de uma observação do i -ésimo elemento de um conjunto de dados.

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{f}(x_i))^2 \quad (2.27)$$

Para a realização dessa medida deve ser utilizado um conjunto de teste que corresponde a dados do mundo real que não foram utilizados no processo de aprendizagem do modelo. Isso evita que o sistema fique de certa forma viciado com o aquilo que foi utilizado no conjunto de treino (SHUKLA; FRICKLAS, 2018).

Os modelos de *machine learning* podem ser classificados de acordo com a experiência que lhe são permitidas durante o treinamento em supervisionados e não-supervisionados.

Algoritmos de aprendizagem supervisionada são submetidos a um conjunto de dados, ou *dataset*, no qual a cada componente é atribuído um valor alvo ou uma *label*. Por meio da observação de exemplos ao longo de um vetor aleatório x e de seu valor correspondente em y , o algoritmo realiza um previsão de y dado x estimando $p(y|x)$ (BISHOP, 2006).

Algoritmos de aprendizagem não supervisionados expericiam um *dataset* que contém um série de atributos e então aprende utilizando propriedades acerca da estrutura desse conjunto. Ele tenta aprender a distribuição de probabilidade $p(x)$ observando de maneira implícita o conteúdo de um vetor aleatório x (JAMES *et al.*, 2013).

Além disso existe uma categoria de algoritmos de aprendizagem de máquina que não utilizam apenas um *dataset* fixo, mas sim se adaptam de acordo com o ambiente. Esse é o caso dos algoritmos de aprendizagem reforçada, os quais utilizam de um

sistema de realimentação entre suas saídas e entradas (MNIH *et al.*, 2013).

2.3.2 Algorítimos de Árvores de Decisão e Florestas Aleatórias

Árvores de decisão são algoritmos que podem ser aplicados tanto em problemas de regressão quanto em problemas de classificação. Conforme é mostrado na Figura 22, cada nó da árvore é associado com uma informação de entrada, cada uma dessas regiões são quebradas em sub-regiões e se associam com outros nós. Em outras palavras, uma árvore de decisão divide um problema complexo em subproblemas cada vez mais simples. No caso de problemas de classificação, cada “folha” da árvore estaria associada à uma classe, cada nó representa uma decisão para um determinado atributo e cada ramo um possível valor para estes atributos. O percurso tomado por cada atributo desde sua raiz até a uma determinada folha é chamado de regra de classificação.

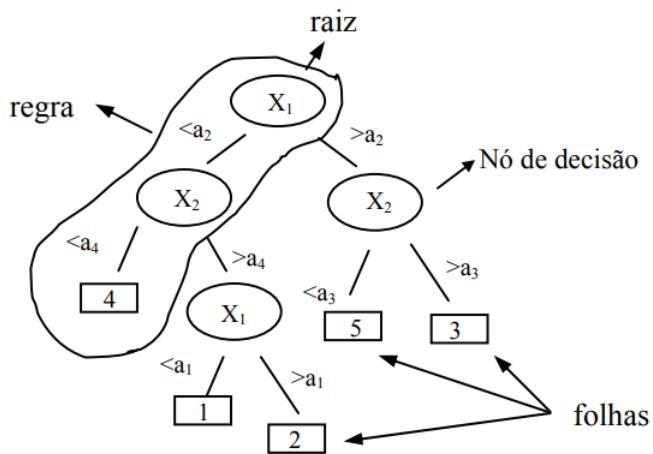


Figura 22: Representação de uma árvore de decisão.
[Fonte: (SILVA, 2005)]

A taxa de erro de classificação E em árvores de decisão são simplesmente a fração de resultados de treino que não pertencem a classe mais comum, como é mostrado na Equação 2.28, onde \hat{p}_{mk} representa a quantidade de observações na m-ésima região para a k-ésima classe. Contudo é preferível utilizar o índice G_{ii} , da Equação 2.29, para a medição da impureza em cada nó. Quando esse índice é igual a 0, diz que o nó é considerado puro, se for diferente disso, é portanto impuro.

$$E = 1 - \max_k (\hat{p}_{mk}) \quad (2.28)$$

$$G = \sum_{k=1}^K \hat{p}_{mk} (1 - \hat{p}_{mk}) \quad (2.29)$$

A principal vantagem desse método é a sua facilidade de compreensão e interpretação, já que ele pode ser relacionado com forma na qual as pessoas tomam suas decisões. Todavia, esses algoritmos não produzem a mesma acurácia em predições como outros métodos mais comum de regressão. Contudo essa diferença pode ser minimizada aplicando outros métodos como florestas aleatórias.

Florestas aleatórias são formadas por combinações de árvores de decisão de forma randômica, de forma a se buscar a melhor característica de cada sub conjunto, gerando grande diversidade para o modelo.

Contudo sua maior limitação acaba sendo sua performance quando se trata de um modelo com uma grande quantidade de árvores. Florestas aleatórias são bem rápidas de treinar mas podem ser tornar muito lentas e ineficientes na hora de se fazer predições.

2.3.3 Redes Neurais Artificiais

A redes neurais artificiais são definidas como modelos não-lineares com capacidade de imitar o comportamento do cérebro humano e sua estrutura de neurônios (HAYKIN, 2007). Dessa forma, idealmente, uma RNA é capaz de realizar as operações de aprendizado, associação, generalização e abstração. Essas redes são compostas por uma série de elementos chamados de neurônios artificiais, altamente interligados e que executam operações simples e passando a informação para os elemento seguintes da estrutura. Um neurônio em geral possui várias entradas, mas apenas uma saída, como é mostrado na Figura 23. Cada entrada é representado por u_i e são ponderadas por um peso w_i com i variando de 1 a n . A combinação dessas entrada é feita pela soma Φ , a qual ainda é somado um valor de polarização ou *bias* θ , como é mostrado na Equação 23.

$$u = \Phi + \theta = \sum_1^n u_n w_n + \theta \quad (2.30)$$

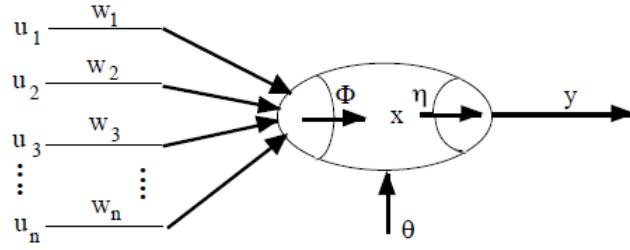


Figura 23: Representação de um neurônio artificial

2.3.3.1 Funções de Ativação

O resultado da operação mostrada na Equação 2.30 é aplicado como insumo para uma função de ativação η , assim a saída y do neurônio é mostrado na Equação 2.31. Essa função de ativação que é responsável por introduzir a não-linearidade ao modelo do neurônio, e pode aparecer na forma de uma função tangente hiperbólica, degrau, sigmoide, entre outras (CHOLLET *et al.*, 2018).

$$y = \eta(u) = \eta(\Phi + \theta) = \eta \left(\sum_1^n u_n w_n + \theta \right) \quad (2.31)$$

A função de ativação degrau é descrita na Equação 2.32 e mostrada na Figura 24. Ela atua de forma a binarizar a saída dos neurônios, como um chave. De forma semelhante existe a função degrau bipolar, que é mostrada na Equação 2.33.

$$\eta(u) = \begin{cases} 1 & u \geq 0 \\ 0 & u < 0 \end{cases} \quad (2.32)$$

$$\eta(u) = \begin{cases} 1 & u \geq 0 \\ -1 & u < 0 \end{cases} \quad (2.33)$$

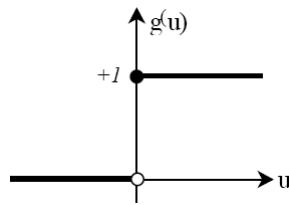


Figura 24: Função degrau

A função de rampa, descrita na Equação 2.34 e mostrada na Figura 25, retorna

valores $\eta(u) = u$ dentro de um determinado intervalo $\{-a, a\}$.

$$\eta(u) = \begin{cases} 1 & u \geq a \\ u & -a < u < a \\ 0 & u \leq -a \end{cases} \quad (2.34)$$

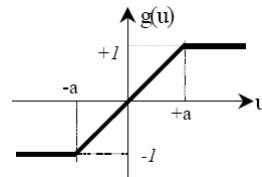


Figura 25: Função rampa

Na função sigmoid a saída assume valores reais entre 0 e 1, e sua inclinação é definida por um parâmetro β , conforme é descrito na Equação 2.35 e mostrado na Figura 26. A função tangente hiperbólica produz um gráfico muito semelhante, mas retornando valores entre -1 e 1. Ela é mostrada na Equação 2.35 e na Figura 27

$$\eta(u) = \frac{1}{1 + e^{(-\beta u)}} \quad (2.35)$$

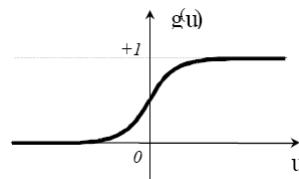


Figura 26: Função sigmoid

$$g(u) = \tanh(u) = \frac{e^u - e^{-u}}{e^u + e^{-u}} \quad (2.36)$$

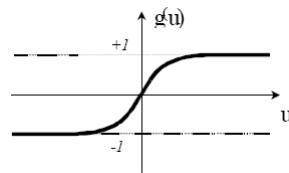


Figura 27: Função tangente hiperbólica

Existem ainda funções de ativação que são extremamente comuns em redes neurais profundas e vêm trazendo excelentes resultados nos últimos anos: *ReLU* e *Soft-*

max. A função de ativação *ReLU* mostrada na Equação 2.37 e na Figura 28 tem como principal vantagem o fato de que ela não ativa imediatamente todos os neurônios, pois os valores negativos de u acabam, sendo igualados a 0 (NIELSEN, 2015).

$$\eta(u) = \begin{cases} u & u \geq 0 \\ 0 & u < 0 \end{cases} \quad (2.37)$$

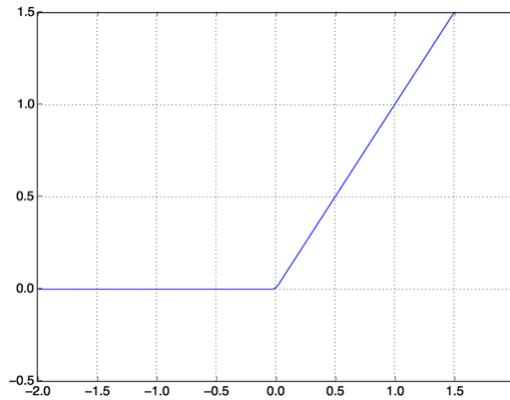


Figura 28: Função ReLU
[Fonte: (CHOLLET *et al.*, 2018)]

A função *softmax* é semelhante a uma função *sigmoid* e é bastante utilizada para a classificação de problemas com mais de duas classes. Ela converte os valores das camadas de saída em uma função de probabilidade. A Equação 2.38 mostra sua estrutura, onde \vec{u} representa todo um vetor de entrada com k elementos u_i . Aqui k também é o número de classes aplicadas ao algoritmo.

$$\eta(\vec{u})_i = \frac{e^{u_i}}{\sum_{j=1}^k e^{u_j}} \quad (2.38)$$

2.3.3.2 Redes Neurais Diretas (*FeedForwarding*)

Redes neurais são denominadas de diretas ou *feedforwarding* quando não possuem ciclos em sua estrutura, ou seja, ela sempre é alimentada em uma única direção (NIELSEN, 2015). São frequentemente representadas em camadas de neurônios, os quais sempre são alimentados pelas saídas das camadas anteriores. Os dados são introduzidos em uma camada de entrada e o produto final da rede é provido pela camada de saída. Qualquer camada entre essas duas é denominada de profunda ou *hidden layers*. A Figura 29 mostra uma RNA direta com 2 camadas profundas, 3

entradas e 2 saídas.

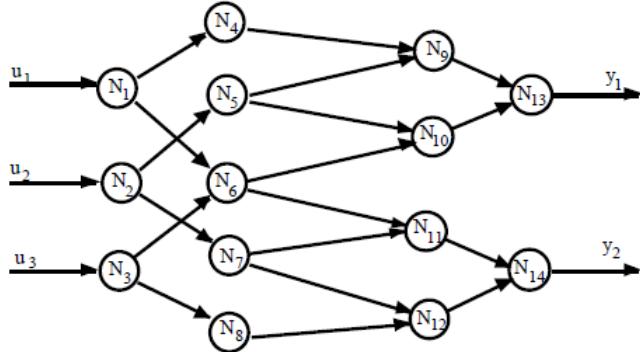


Figura 29: Rede neural artificial direta com 2 camadas profundas

O comportamento dessa rede neural pode ser expresso na forma da Equação 2.39. Nessa notação w_{jk}^l denota o peso da conexão entre o k -ésimo neurônio da $(l-1)$ -ésima camada com o j -ésimo neurônio da l -ésima camada. O diagrama da Figura 30 ajuda a entender melhor essa representação. Além disso θ_j^l e y_j^l representam, respectivamente, o *bias* e a ativação do j -ésimo neurônio na l -ésima camada. A ativação do k -ésimo neurônio da camada anterior ($l-1$) é usada como insumo para a ativação do neurônio atual e é representada como y_k^{l-1} . A Equação 2.40 mostra a forma vetorializada da ativação.

$$y_j^l = \eta \left(\sum_k w_{jk}^l y_k^{l-1} + \theta_j^l \right) \quad (2.39)$$

$$y^l = \eta (w^l y^{l-1} + \theta^l) \quad (2.40)$$

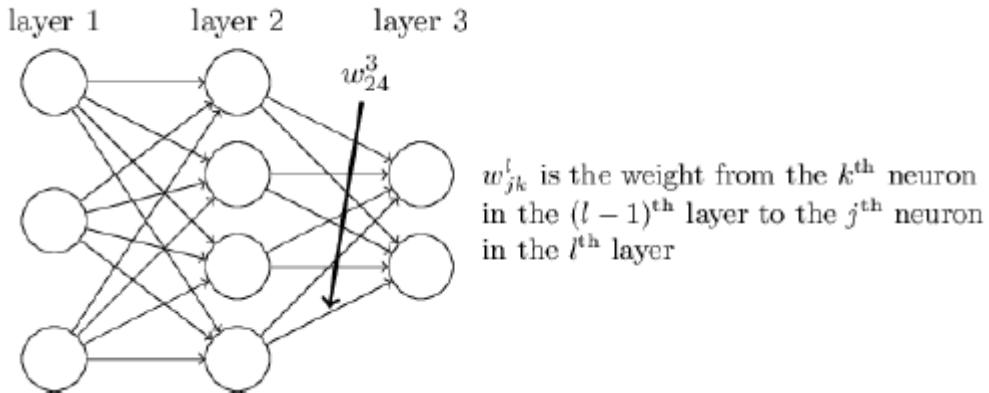


Figura 30: Diagrama sobre a notação matemática de um peso RNA
[Fonte: (NIELSEN, 2015)]

Existem diversos métodos utilizados para desenvolver o aprendizagem desse tipo de rede neural, mas o mais utilizada é o da retro-propagação de erros ou *backpropagation*. O objetivo desse algoritmo é calcular o quanto é preciso modificar os valores dos pesos e *biases* da rede após cada saída que a rede neural retorna (GOODFELLOW *et al.*, 2016). Para isso define-se uma função de custo C que mede o quanto diferente da saída da rede y^L está relação ao valor verdadeiro atribuído ao dado imputado na camada de entrada $y(x)$. O algoritmo da retro-propagação calcula então as derivadas parciais $\partial C / \partial \theta$ e $\partial C / \partial w$ para essa função em relação ao *biases* e aos pesos. Um exemplo de função de custo é a função de custo quadrático, que é expressada na Equação 2.41, na qual n é o número total de exemplos de treino no *dataset*.

$$C = \frac{1}{2n} \sum_x \| y(x) - y^L(x) \|^2 \quad (2.41)$$

Normalmente quando uma rede é treinada não se utiliza o conjunto de dados por inteiro de uma vez. É comum que antes ele seja dividido em conjuntos menores de pares entrada e *label*, selecionados aleatoriamente, denominados de *mini-batches*. Essa abordagem não apenas é mais viável computacionalmente, pois evita de carregar *datasets* muito grandes na memória de uma só vez, como também ajuda no processo de aprendizagem da rede (JAMES *et al.*, 2013). A velocidade que a rede aprende também é ditada pela taxa de aprendizagem μ .

Segundo Nielsen (2015) o procedimento para se trabalhar com redes neurais diretas pode ser descrito sob o seguinte algoritmo:

1. Entra-se com um conjunto de dados na camada de entrada da rede neural;
2. Para cada exemplo de treino é feito o seguinte procedimento:
 - (a) computar as saídas dos neurônios até a última camada utilizando a Equação 2.39;
 - (b) calcular o erro $\delta^{x,L}$ utilizando a Equação 2.42;
 - (c) Retro-propagar o erro pela rede utilizando a Equação 2.43 para calcular o erro em cada camada $l = L - 1, L - 2, \dots$;
3. Atualizar os pesos e *biases* da rede por meio das Equações 2.44 e 2.45, onde μ representa a taxa de aprendizagem da rede e m o tamanho do *mini-batches*.

$$\delta^{x,L} = \nabla_a C_x \odot \eta'(w^L y^{L-1} + \theta^L) \quad (2.42)$$

$$\delta^{x,l} = \left((w^{l+1})^T \delta^{x,l+1} \right) \odot \eta'(w^l y^{l-1} + \theta^l) \quad (2.43)$$

$$w^l \rightarrow w^l - \frac{\mu}{m} \sum_x \delta^{x,l} (a^{x,l-1})^T \quad (2.44)$$

$$b^l \rightarrow b^l - \frac{\mu}{m} \sum_x \delta^{x,l} \quad (2.45)$$

Percebeu-se no entanto que utilizar a função mostrada na Equação 2.41 pode tornar o aprendizado muito lento. Por isso uma função de custo substituta que pode ser adotada é *Cross-Entropy*, que é expressa na Equação 2.46, onde a representa a saída da função de ativação, n é o número total de elementos do conjunto de treino, x o valor de entrada e y é a saída desejada. As derivadas $\partial C / \partial \theta$ e $\partial C / \partial w$ são mostradas nas Equações 2.47 e 2.48. Observa-se que o gradiente da função de ativação não é considerado, o que ajuda a resolver o problema do *vanishing gradient*.

$$C = -\frac{1}{n} \sum_x [y \ln a + (1 - y) \ln(1 - a)] \quad (2.46)$$

$$\frac{\partial C}{\partial \theta} = \frac{1}{n} \sum_x (a - y) \quad (2.47)$$

$$\frac{\partial C}{\partial w} = \frac{1}{n} \sum_x x(a - y) \quad (2.48)$$

Nas Figuras 31 e 32 é feita uma comparação usando um função de custo quadrático e um função *cross-entropy* para um neurônio fictício com os valores de peso e *biases* configurados inicialmente iguais a 2, o *input* igual a 1, a saída atual em 0,98 e a saída desejada em 0. O que se observa é que no segundo caso o valor do custo atinge um número mais baixo em uma menor quantidade de épocas do que o primeiro. Isso mostra, portanto, que ele está aprendendo mais rápido.

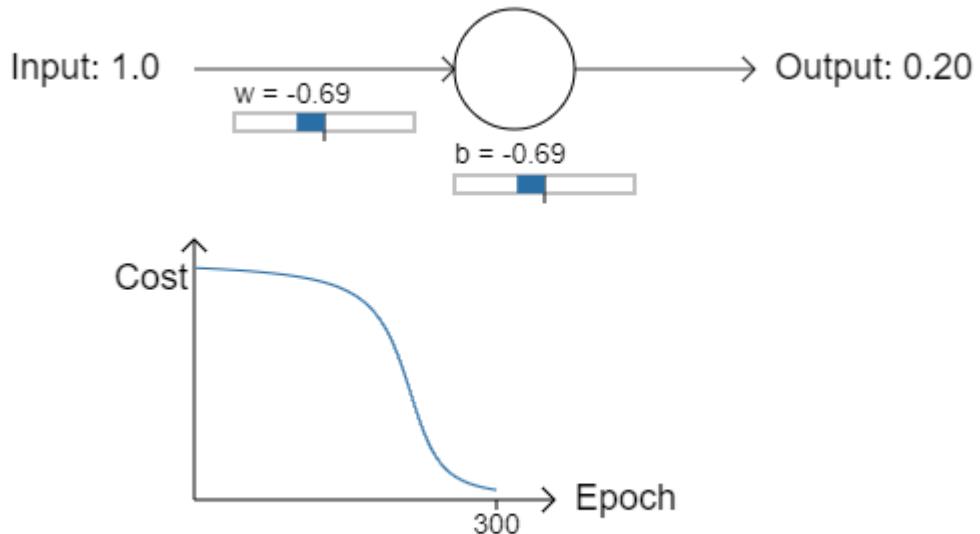


Figura 31: Relação custo x número de épocas para uma função de custo quadrática
[Fonte: (NIELSEN, 2015)]

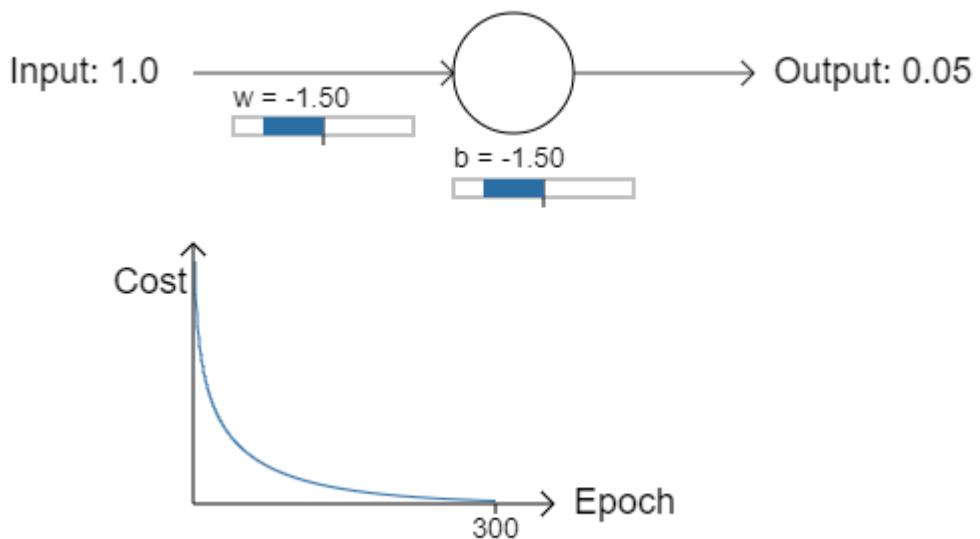


Figura 32: Relação custo x número de épocas para uma função de custo *cross-entropy*
[Fonte: (NIELSEN, 2015)]

3 *Revisão Bibliográfica*

Neste capítulo é apresentada uma revisão bibliográfica dos trabalhos, técnicos e científicos, relacionados ao desenvolvimento de métodos de inteligência artificial associados à segmentação de imagens de rochas reservatórias.

3.1 Segmentação de Imagens Amostras de Rochas

No trabalho de Lin *et al.* (2018) é proposta uma nova metodologia para segmentação de imagens de rochas baseadas na porosidade, calculada como limitador para obter o melhor valor de limiar. Dessa forma é levado em consideração características petrofísicas da amostras, o que ajuda na obtenção de resultados mais próximos da realidade quando se trata de segmentação. O resultado obtido por essa metodologia é comparado com o cálculo convencional de porosidade nas Figuras 33, 34 e 35.

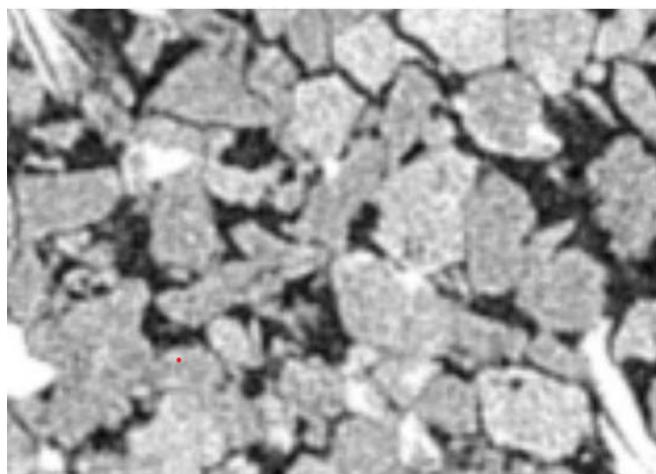


Figura 33: Imagem em escala de cinza de um arenito obtido por meio de tomografia computadorizada
[Fonte: (LIN *et al.*, 2018)]

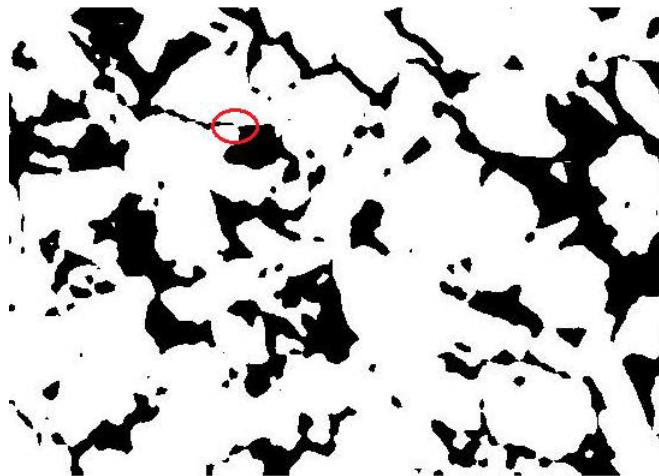


Figura 34: Imagem binarizada do arenito usando método comum para o cálculo da porosidade
[Fonte: (LIN *et al.*, 2018)]

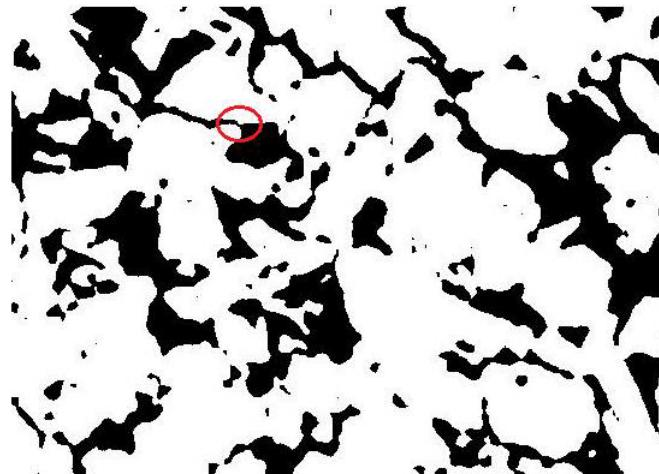


Figura 35: Imagem binarizada do arenito usando método baseado nas características petrofísicas
[Fonte: (LIN *et al.*, 2018)]

Em Rubo *et al.* (2019) foi possível a geração de modelos de classificação mineralógica dos grãos presentes em amostras de rochas da secção do pré-sal, na bacia de Santos, por meio da utilização de redes neurais artificiais e algorítmos de florestas aleatórias. Nesse trabalho também foram utilizados filtros convolucionais para extrair mais informações sobre cada pixel que compõe a imagem analisada, entre eles o filtro gaussiano, sobel, hessiano e diferença de gaussianas. As redes neurais desenvolvidas utilizaram três camadas profundas com 45 neurônios cada, função logística como função de ativação e gradiente descendente estocástico como algorítmo de aprendizagem. Os modelos foram validados utilizando o teste de validação cruzada “*n-fold*”.

O informação obtida na saída de cada modelo foi dividida em 7 classes: “calcita”,

“dolomita”, “quartzo”, “minerais opacos”, “argilas”, “outros” e “poro”. Mesmo que o resultado obtido tenha apresentado uma alta acurácia, o fato de ter utilizado imagens apenas de uma determinada região limita os resultados à mesma. Além disso os autores identificaram que os modelos criados confundiram bolhas em regiões porosas como fase sólida e dolomita como outros minerais, e tiveram dificuldade de classificar poros com presença de materiais argilosos.

3.2 Inteligência Artificial Aplicada à Modelagem de Propriedades Petrofísicas

Alqahtani *et al.* (2018) propõe uma abordagem baseada em redes neurais convolucionais para prever de forma rápida propriedades relacionadas aos meios porosos a partir de um *dataset* composto por 7860 imagens 2D em escala de cinza formadas por regiões de interesse de 128 x 128 pixels de microtomografias. Essas imagens representavam amostra de 3 tipos de arenitos diferentes: *Bentheimer*, *Berea* e *Fine-Grain*.

As imagens foram submetidas à um processo de segmentação para diferenciar a matriz dos poros por meio do método de *Otsu*. Em seguida, a rede de poros foi extraída utilizando-se o algoritmo de *watershead*. Assim, foram extraídos os valores de porosidade, número de coordenação e tamanho médio de poro de cada uma das amostras. O passo seguinte foi separar os conjuntos de treino (5680 imagens) e validação (2180 imagens), que foram utilizados para alimentar a rede neural em *batches* de 256 imagens. Para cada tipo de amostra foram realizadas 500 épocas.

A rede neural aplicada utilizou como função de perda a função de *Huber*, que é descrita na equação 3.1 onde a perda L de uma saída a é calculada de acordo como um parâmetro $\delta = 0,5$. Como otimizador foi utilizado o modelo *Adam*, proposto por Kingma e Ba (2014). Sua estrutura foi composta por 5 camadas convolucionais, que realizavam a operação de convolução, ativação por *ReLU*, normalização e *max pooling*; uma camada para as operações de *flattening*, ativação com *ReLU* e *dropout*; e uma última camada com a informação sobre a propriedade física. A Figura 36 ilustra a metodologia utilizada pelos autores.

$$L_s(a) = \begin{cases} 0,5a^2 & |a| \leq \delta \\ (|a| - 0,5\delta)\delta & |a| > \delta \end{cases} \quad (3.1)$$

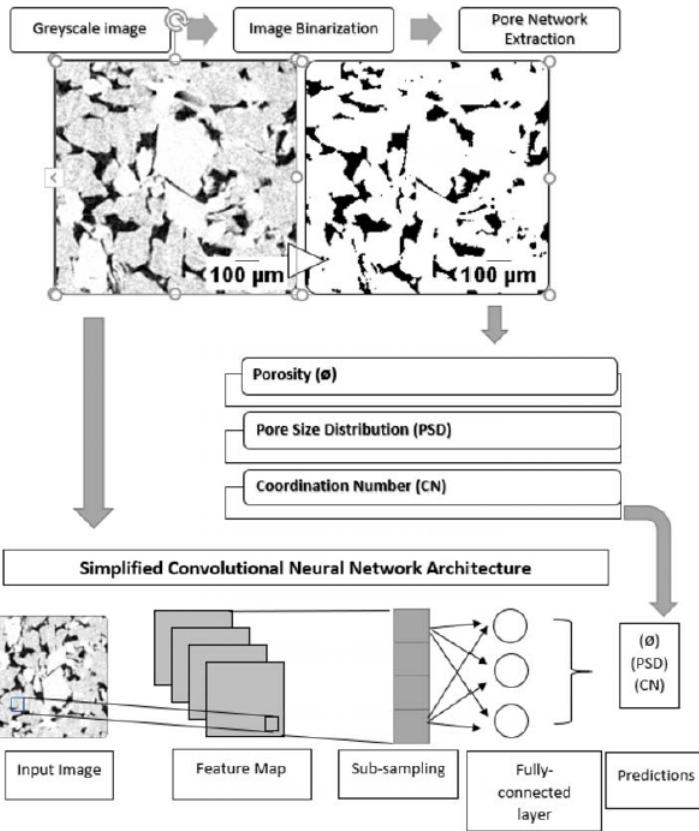


Figura 36: *Framework* da metodologia utilizada para prever propriedades de meios porosos utilizando redes neurais convolucionais
[Fonte: (ALQAHTANI *et al.*, 2018)]

Como resultado, o modelo foi capaz de estimar os valores de porosidade, número de coordenação¹ e tamanho médio dos poros com um erro médio de 0.05, 1.8 e 0.17 μm , respectivamente. . A Figura 37 mostra uma relação entre os valores previstos e os valores reais para cada uma das amostras de validação.

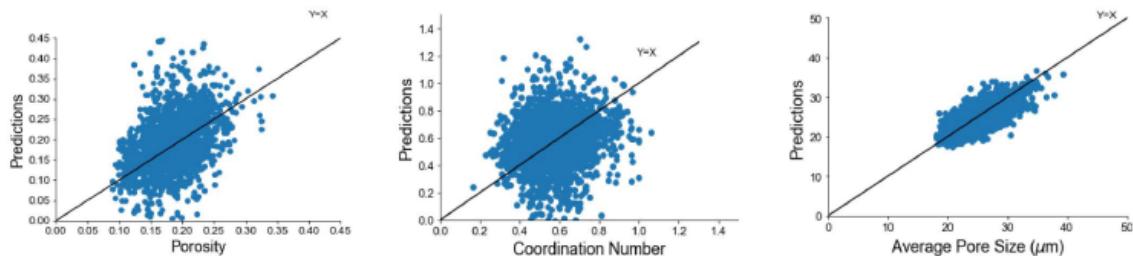


Figura 37: Correlação entre entre os valores previstos e reais de porosidade, número de coordenação e tamanho médio de poro, para cada amostra
[Fonte: (ALQAHTANI *et al.*, 2018)]

Já em Hébert *et al.* (2020) foi utilizada uma abordagem semelhante, envolvendo

¹O número de coordenação pode ser definido como a quantidade de gargantas que chegam ou partem de um poro (CUNHA *et al.*, 2012).

redes neurais convolucionais e um *dataset* de treino composto por 15 mil amostras 2D de 4 tipos de rochas: carbonatos provenientes das formações de *Estaillades* e *Savonneries*, e arenito *Berea* e *Fontainebleau*. As propriedades física de porosidade, permeabilidade e tortuosidade foram extraídas por um usuário experiente por meio do software *Voxilon* (RODRIGUEZ *et al.*, 2019). As propriedades permeabilidade e tortuosidade não foram aplicadas ao trabalho.

Para o problema de classificação, 4 mil imagens foram utilizadas como insumo para um modelo pré treinado do *Google* para a resolução de problemas de classificação e extração de atributos chamado *Inception V3*, cuja estrutura é mostrada na Figura 38. Para que esse modelo fosse utilizado, aplicou-se o conceito de transferência de conhecimento, no qual as primeiras camadas da rede são mantidas intactas, e somente a ultima camada é adaptada para o problema a ser analisado. Dessa forma poupa-se bastante tempo, já que não foi necessário treinar a rede várias vezes para reajustar os parâmetros de todas as camadas. Nesse caso foi utilizado uma função de ativação *softmax*. Estimou-se então os valores de porosidade das imagens de entrada com resolução de 299 x 299 pixels. Os testes foram feitos utilizando um conjunto de 1200 imagens, 300 para cada classe, e foi obtido um resultado de 100% para todas as amostras. Ou seja, o modelo se tornou capaz de distinguir entre qualquer um dos tipos de rocha utilizada.

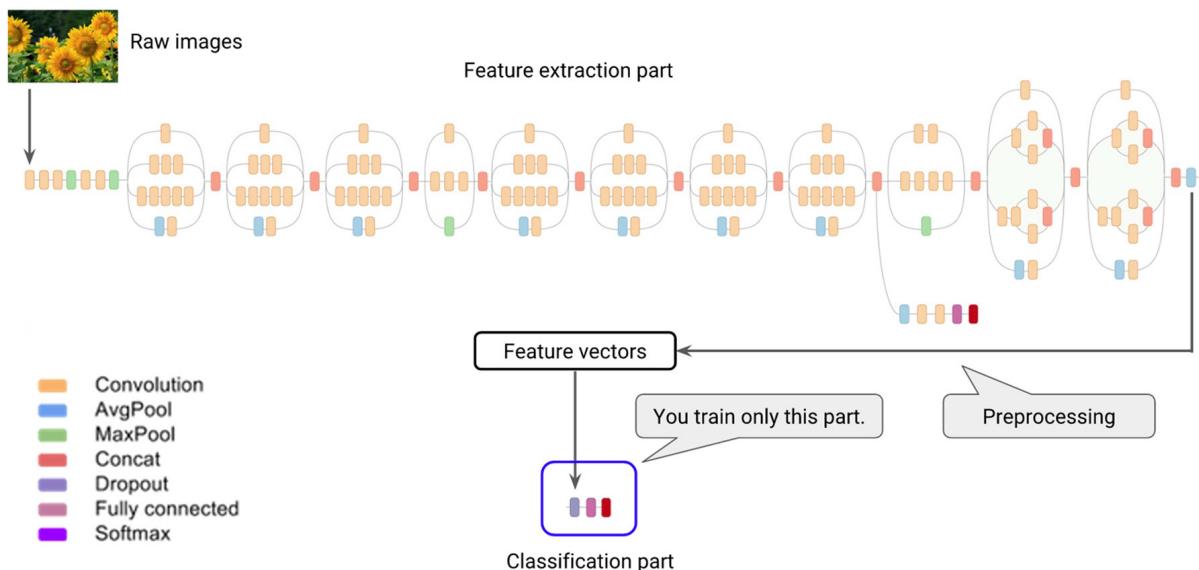


Figura 38: Arquitetura da Inception V3(*Google Codelabs*) .
[Fonte: (HÉBERT *et al.*, 2020)]

Para a estimativa da porosidade foram utilizadas 3500 blocos 3D de 100 x 100 x 100 voxels para treinar uma rede convolucional baseado no trabalho de Sudakov *et*

al. (2019). A arquitetura do modelo *RegPhi* é mostrado na Tabela 1. Os testes foram feitos em um conjunto com 1000 imagens 3D com as mesmas dimensões dos dados de entrada. Obteve-se um erro relativo médio em 18% e uma mediana abaixo de 15% na previsão dos valores de porosidade.

Tabela 1: Arquitetura da rede *RegPhi*

Tipo de Camada	Parâmetros
Convolução 3D	<i>filters=32, kernel_size=(5, 5, 5), strides=(2,2,2), padding='valid', activation='relu'</i>
Convolução 3D	<i>filters=32, kernel_size=(5, 5, 5), strides=(2,2,2), padding='valid', activation='relu'</i>
<i>Max Pooling</i> 3D	<i>pool_size=(2, 2, 2)</i>
Convolução 3D	<i>filters=32, kernel_size=(3, 3, 3), padding='valid', activation='relu'</i>
Convolução 3D	<i>filters=32, kernel_size=(3, 3, 3), padding='valid', activation='relu'</i>
<i>Max Pooling</i> 3D	<i>filters=32, kernel_size=(3, 3, 3), padding='valid', activation='relu'</i>
Densa	<i>units=128, activation='relu'</i>
Densa	<i>units=64, activation='relu'</i>
<i>Flatten</i>	-
Densa	<i>units=1</i>

Os autores deste trabalho ainda utilizaram uma terceira metodologia para estimar a porosidade a partir de um processo de segmentação automatizada gerado por um *auto-encoder*. A ideia foi computar atributos de alto nível a partir de uma imagem 3D que já contenha alguma informação acerca da porosidade e então decodificar esses atributos em uma máscara de segmentação, onde cada valor representa a probabilidade de um *voxel* ser um poro ou não. A estrutura da rede montada é mostrada nas Figuras 39 e 40. A função de perda aplicada é uma junção da função *cross-entropy* do erro médio quadrático, entre o valor de porosidade previsto e o computado no *bottleneck*, e também entre o valor da probabilidade final e a computada no *bottleneck*.

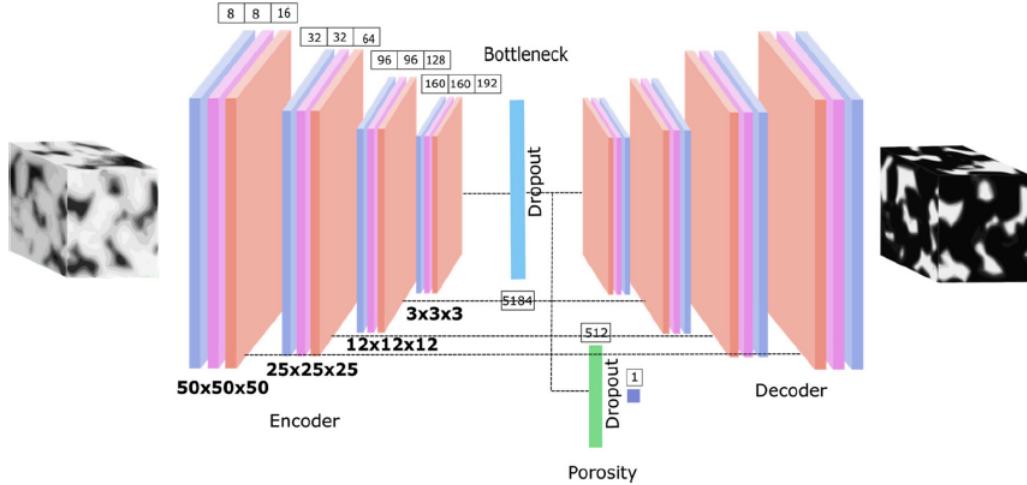


Figura 39: Estrutura do *auto-encoder* utilizado para criar a máscara de segmentação [Fonte: (HÉBERT *et al.*, 2020)]

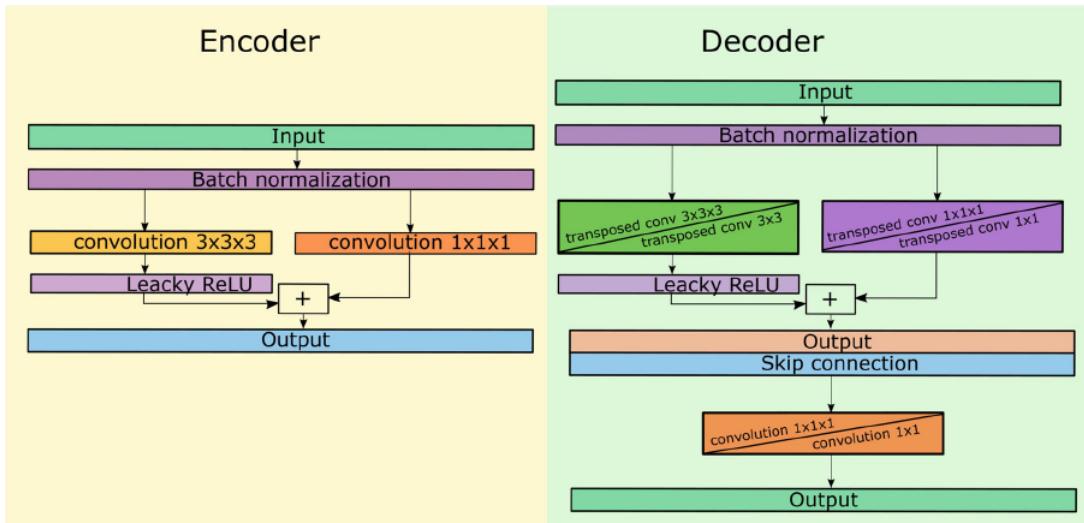


Figura 40: Detalhes da arquitetura de cada camada do *auto-encoder* [Fonte: (HÉBERT *et al.*, 2020)]

3.3 Crítica aos Trabalhos Existentes

No trabalho de Rubo *et al.* (2019) poderia ser feita uma tentativa de ser treinar a base de dado utilizando outras funções de ativação como ReLU e softmax, que já se mostraram bastante proeminentes em outros trabalhos envolvendo redes convolucionais e visão computacional. A função escolhida (função logística ou *sigmoid*) já se mostrou problemática no que se diz respeito à aplicação de sua derivada (TAN; LIM, 2019; HU *et al.*, 2018; NIELSEN, 2015). Como se sabe, para se treinar uma rede neural os pesos e *biases* devem ser atualizados de forma a minimizar o valor retornado por

uma função de custo, e a Equação 2.44 mostra que essa atualização ocorre de forma associada ao gradiente das função de ativação. No momento que esse gradiente se torna cada vez menor observa-se o fenômeno do *vanishing gradient*, ou seja, os novos valores de peso se tornam tão pequenos que a rede neural se torna cada vez mais difícil de se treinar.

Na Figura 41 é mostrado um gráfico com a função *sigmoid* $\sigma(x)$ e sua derivada. Nela fica fácil entender porque essa função se torna um problema em algoritmos de redes neurais que são treinados de forma dependente das funções de ativação. Quanto mais $\sigma(x)$ se aproxima de 1, menor se torna seu gradiente.

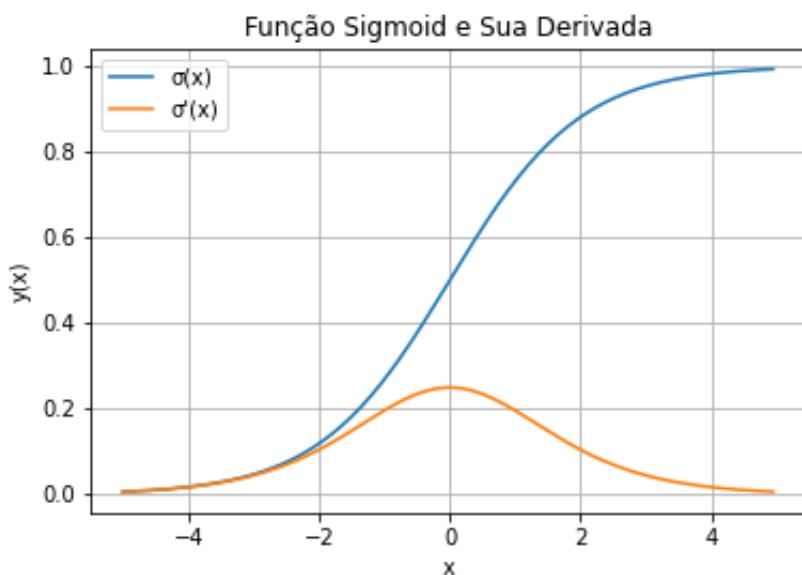


Figura 41: Função Sigmoid e sua Derivada

Outros algorítimos de aprendizagem, além do gradiente descendente estocástico (*Stochastic Gradient Descendent*), também poderiam ser aplicados para ajudar a contornar esse problema. O trabalho de Alqahtani *et al.* (2018) se mostrou bem sucedido nesse aspecto, todavia ainda foram observadas dificuldades no que se diz respeito a anomalias provocadas por minerais de brilho mais intenso, algo que poderia ser melhorado se fosse utilizado um *dataset* com valores de intensidade mais bem distribuídos.

Neste trabalho serão utilizadas outras funções que buscam evitar, ou pelo menos mitigar, os problemas listados acima. A ideia será buscar meios de se evitar que o problema do *vanishing gradient* possa afetar os resultados e principalmente o tempo de processamento.

4 *Metodologia*

Neste capítulo apresenta-se a metodologia científica a ser utilizada no desenvolvimento deste trabalho. Inclui-se informações sobre motivação, área da pesquisa, instrumentos (materiais, equipamentos, softwares) utilizados, limitações do tema, pressupostos e hipóteses simplificadoras.

4.1 Motivação Para o Tema

Conforme mostrado nos trabalhos de Andrä *et al.* (2013), Rubo *et al.* (2019) a escolha de um algoritmo de segmentação, a escolha dos filtros e principalmente o *threshold* em imagens em escala de cinza são os pontos chaves para uma boa binarização de uma imagem de amostra de rocha reservatório, tanto que uma combinação infeliz desses parâmetros pode trazer ambiguidades para o processo de interpretação.

O trabalho de Rego e Bueno (2010) mostrou que a utilização de redes neurais artificiais podem trazer bons resultados para o processo de binarização de imagens, principalmente quando comparado com métodos tradicionais. Todavia, vale ressaltar que observou-se ainda uma dificuldade em processar amostras nas quais eram encontradas grãos muito claros ou escuros. Além disso Rego e Bueno (2010) utilizou redes neurais tradicionais *feedforward*, algoritmo da retro-propagação, função de custo quadrático e função de ativação *sigmoid*. Com o avanço dos métodos de IA essas escolhas se tornaram obsoletas, e trabalhos como os de Sudakov *et al.* (2019), Rubo *et al.* (2019), Linden *et al.* (2016), Saporetti *et al.* (2018) vem apresentando bons resultados sobre o processamento do que pode se chamar de Rocha Digital utilizando, por exemplo, redes neurais convolucionais combinadas com algoritmos de *machine learning* mais simples.

Esses fatores colaboram, portanto, para a motivação desse trabalho, que visa utilizar a experiência obtida em trabalhos recentes para o avanço do conhecimento da área da pesquisa em Inteligência Artificial aplicada à engenharia de reservatórios de

petróleo.

4.2 Classificação da Pesquisa

- Área de estudo:
 - Processamento digital de imagens de rocha reservatório utilizando inteligência artificial.
- Subordinação do tema a áreas do conhecimento científico:
 - Ligado à engenharia de reservatório de petróleo, ao estudo e caracterização do meio poroso, a determinação de propriedades petrofísicas utilizando métodos da área de processamento e análise de imagens digitais e da área de inteligência artificial.
- Problema específico:
 - Estudo do efeito do treinamento/conhecimento do usuário que faz o treinamento da rede.
- Tipo de pesquisa:
 - A pesquisa em desenvolvimento apresenta caráter misto entre a modelagem numérico-computacional e desenvolvimento experimental.

4.3 Hipóteses

Neste trabalho serão admitidas as seguintes hipóteses simplificadoras:

1. O arcabouço, matriz e cimento dos arenitos, e o aloquímico, a micrita e o esparito dos carbonatos serão tratados como fase granular, e os poros como fase rochosa. Dessa forma portanto, está desconsiderada a classificação dos minerais;
2. Serão utilizados valores de porosidade efetiva, já que a resina preenche apenas os poros interconectados.
3. São vários os fatores que podem afetar a qualidade da etapa de segmentação, entre eles:

- (a) A qualidade das amostras (se foram corretamente coletadas, se são em quantidade para termos uma boa estatística).
- (b) A qualidade do processo de impregnação, polimento e preparação das lâminas.
- (c) A qualidade das imagens obtidas (em 2D ou 3D).
- (d) A qualidade do usuário que realiza a etapa de segmentação usando rochas digitais.

Considera aqui que as atividades (a), (b), (c) foram feitos corretamente para as imagens utilizadas neste trabalho. O fator (d) será considerado nos resultados.

4.4 Materiais e Pressupostos

Para a realização desse trabalho será feita inicialmente um estudo acerca da geologia das rochas reservatórios, as suas propriedades petrofísicas. Em seguida técnicas de processamento digital de imagens serão estudadas para dar suporte ao desenvolvimento de aplicações computacionais, e para a realização de uma revisão bibliográfica profunda sobre a área.

Em seguida serão desenvolvidos os modelos para serem aplicados nas amostras. O trabalho será focado no desenvolvimento e implementação de uma Rede Neural Artificial Profunda para a binarização das imagens. Todos os códigos desenvolvidos serão testados e incorporados a biblioteca LIB_LDSC em C++.

Estas serão providas pelo acervo digital do Prof. DSc. André Duarte Bueno e do banco de dados disponibilizado pelo CENPES-PETROBRÁS. Os resultados obtidos serão comparados com o trabalho de Rego e Bueno (2010) e outros da literatura.

5 Desenvolvimento

Neste capítulo será mostrado o caminho realizado para o desenvolvimento da ferramenta de anotação de regiões, a coleta dos dados a partir das imagens obtidas em laboratório, e da aplicação CLI utilizada para o treinamento da rede neural e aplicação do modelo sobre estas imagens.

5.1 Ferramenta de Anotação de Regiões de Interesse

Conforme descrito em parágrafos anteriores o objetivo desta seção é descrever o processo para a criação da ferramenta de anotação de regiões de interesse, as dependências necessárias para seu desenvolvimento, a arquitetura de código escolhida, as classes que foram criadas para as funcionalidades do programa, e, finalmente, descrever alguns problemas enfrentados durante o processo de codificação e limitações.

A ideia básica para o funcionamento do treinamento de uma rede neural é o fato de que é necessário uma determinada quantidade de dados para que a aprendizagem seja bem sucedida. Esses dados podem ser obtidos das mais diferentes formas, seja por meio de uma coleta manual, uma pesquisa em bancos de dados ou a partir de sistemas automatizados de instrumentação, onde sensores são utilizados para obtenção de valores de uma determinada grandeza em tempo real.

No caso de imagens é muito comum se utilizar a informação dos canais de cores, por exemplo RGB (*Red*, *Green* e *Blue*), como fonte de dados para o desenvolvimento de algoritmos de redes neurais. Isso porque, como explicado em capítulos anteriores, uma imagem pode ser tratada como uma função em um espaço bidimensional, com coordenadas x e y , na qual $f(x, y)$ é igual à uma informação de cor, ou, em alguns casos, profundidade. Dependendo da quantidade de canais ou do formato da imagem, essas informações podem variar em sua estrutura.

Neste trabalho optou-se por utilizar um formato de cores em RGB, devido a sua facilidade de implementação. Seguindo essa linha, esses valores de cor são utilizados

para alimentar a camada de entrada de uma rede neural, sendo um neurônio para cada canal de cor em um determinado pixel, conforme mostrado na Figura 42. Os *Input_Type1*, *Input_Type2* e *Input_Type3*, representam neste caso os canais de cores dos pixels das imagens. Todavia poderiam representar também qualquer tipo de entrada válida que pudesse servir como material de aprendizagem da rede. De forma semelhantes os neurônios da camada de saída *Output_Type1* e *Output_Type2*, representam respectivamente os minerais de interesse do estudo. Aqui estes seriam poros e matriz sólida, mas dependendo o objetivo final essas saídas poderiam representar outros elementos.

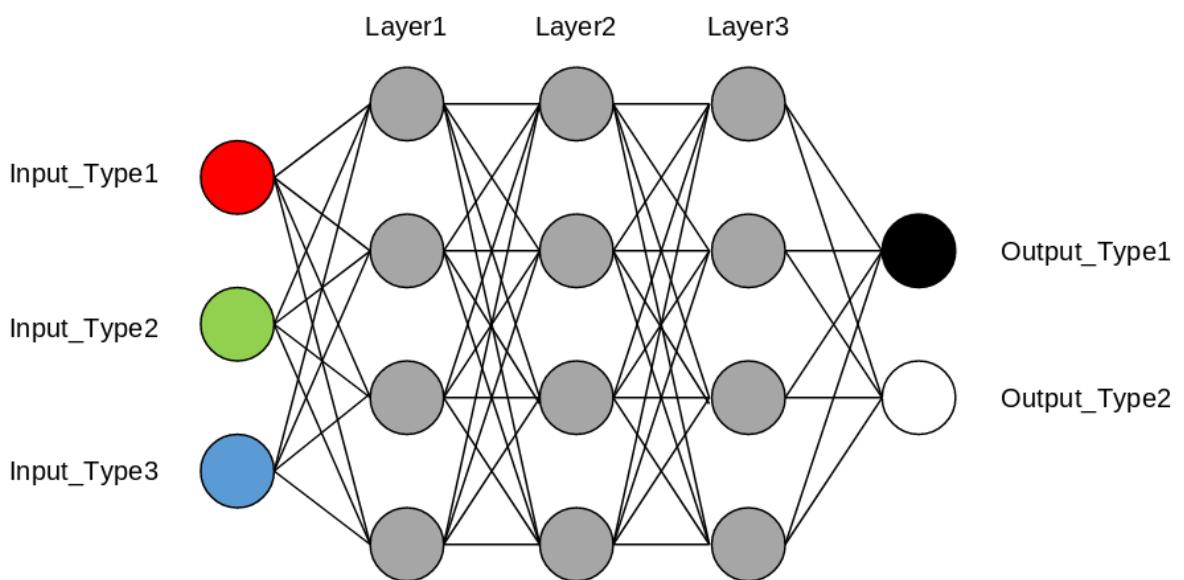


Figura 42: Representação da rede neural construída

Como o escopo deste trabalho se concentra em apenas binarizar as imagens, a saída da rede neural contém apenas dois neurônios, classificando em 2 categorias, poro ou matriz sólida. Contudo, como é a informação de cor que está sendo usada para alimentar a inteligência artificial durante a aprendizagem, a classificação de cada pixel em outras categorias, como diversos minerais ou tipos de fluido, é claramente possível mudando apenas a quantidade de neurônios de saída. Outra possibilidade seria considerar a identificação de cada mineral separadamente, neste caso, um mineral seria classificado como saída tipo 1(sólido) e os demais como saída tipo 2(poro).

A forma mais simples de se obter essas informações de cada pixel na imagem seria coletando, de alguma forma, na própria imagem. Um *script* escrito em alguma linguagem interpretada, como no caso do *python*, é de grande ajuda no que diz respeito em obter essa informação. Contudo, o processo de treinamento de uma rede

neural direta implica em comparar o resultado obtido na saída com o valor que aquele ponto no plano deveria representar no mundo real, no caso, sua *label*.

Dessa forma, a coleta dos dados deve ser realizada por algum profissional que seja capaz de distinguir poros de sólidos em uma amostra de rocha digital. De forma que um simples *script* não seria tão útil, já que nessa abordagem o trabalho deveria ser realizado de forma manual.

Com esse problema em mente, uma ferramenta que seja capaz de exibir uma imagem para o usuário, e permita que as regiões de interesse sejam associadas a *labels* criadas pelo profissional que estaria utilizando realizando o estudo sobre a amostra, seria de grande utilidade para a obtenção de material para alimentar os algoritmos de IA.

A imagem a ser estudada seria carregada em uma camada de base e a medida que novas labels fossem adicionadas, novas camadas iriam se sobrepondo a camada de base. O usuário poderia, então, com alguma ferramenta virtual de anotação, como uma “caneta”, marcar as regiões de interesse em cada camada. Os valores de RGB de cada *pixel* incluso nessas regiões marcadas podem ser então exportados para um arquivo de texto e utilizado como *dataset* em *script* de treinamento de redes neurais. Essa ideia se mostrou bem simples de ser implementada, além de possuir um potencial de coletada de dados para segmentação de imagens de qualquer natureza.

A intenção original do desenvolvimento do projeto seria criar uma aplicação *web*, uma vez que essa não estaria limitada ao escopo local de utilização da ferramenta. Ou seja, poderia ser acessada em qualquer lugar, a partir de qualquer dispositivo. Todavia, devido às restrições de tempo do projeto e de performance da linguagem *javascript* optou-se pela construção de uma aplicação *desktop* que rodasse na máquina do próprio usuário.

Como a ferramenta necessita de alguma interação com interfaces gráficas optou-se pela utilização da biblioteca *QT*(<https://www.qt.io/>). Esta possui uma larga utilização, na indústria, nas aplicações científicas e no desenvolvimento de projetos pessoais ou de pequeno porte, como é o caso do *software* construído nesse trabalho.

Além disso, a biblioteca QT tem sido constantemente atualizada, é multiplataforma, e existe uma comunidade extensa e presente em fóruns, além de uma documentação altamente descritiva, o que torna o processo de desenvolvimento mais rápido e prático. Outro ponto positivo em relação à escolha do *QT* como biblioteca para a *GUIs* é a quantidade de classes, *widgets*, contêineres e outras estruturas *ready-to-go* que

podem ser utilizadas no código. Junto do *QT* é instalado também a ferramenta *QT Designer*, que permite arrastar e posicionar componentes como: janelas, botões e menus, o que torna o processo de criação do software ainda mais fácil, já que o código que representa a *GUI* é gerado automaticamente para C++. A Figura 43 mostra uma janela sendo desenvolvida no *QT Designer*.

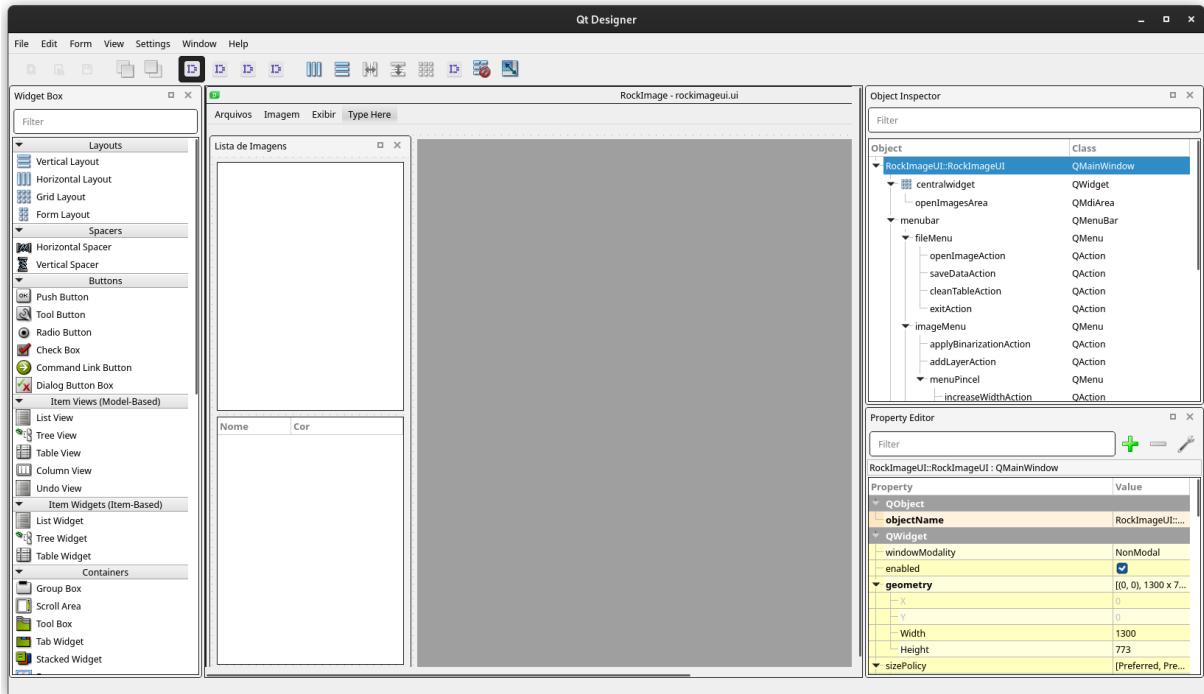


Figura 43: Interface gráfica do *QT Designer*

Em contrapartida, é necessário que o *QT* esteja instalado no dispositivo do usuário final para que o programa seja utilizado ou que seja gerada uma versão sem uso das bibliotecas dinâmicas (*.dll no Windows ou *.so no GNU/Linux) (??). Mesmo que o processo de instalação seja documentado no site da própria equipe de desenvolvimento do *QT*, ainda assim isso pode ser algum empecilho para algumas pessoas utilizarem o *software*. Outro ponto negativo à ser levado em consideração é a limitação do *QT* na estilização dos componentes. Mesmo que versões mais novas do projeto permitam a utilização de arquivos em estilo em cascata semelhantes ao *CSS* (denominado de *qss*) ainda assim não entrega tanta liberdade de customização como seria possível em uma aplicação *web*.

Contudo, para os propósitos desse trabalho, os componentes fornecidos por padrão são o suficiente para a construção de uma interface que atenda aos propósitos de marcação de regiões de interesse.

Por fim, a fim de facilitar o processo de *build* (construção do binário executável da

ferramenta a partir do código fonte), o montador *CMake* (<https://cmake.org/>) auxilia a organizar as dependências do projeto, tanto internas quanto externas. A ideia básica é criar um *Makefile* que possa executar a compilação de todos os arquivos. Para isso foi construído um arquivo *CMakeLists.txt*, como mostrado na Figura 44, que lista as ações a serem realizadas para a criação do *Makefile*.

```

1 cmake_minimum_required(VERSION 3.16)
2 project(rock_image_cpp)
3
4 set(CMAKE_CXX_STANDARD 17)
5 add_definitions(-D_GLIBCXX_USE_CXX17_ABI=0)
6
7 set(CMAKE_AUTOMOC ON)
8 set(CMAKE_AUTORCC ON)
9 set(CMAKE_AUTOUIC ON)
10
11 list(APPEND CMAKE_PREFIX_PATH "/usr/local/libtorch")
12 find_package(Torch REQUIRED)
13
14 find_package(Qt6 COMPONENTS
15     Core
16     Gui
17     Widgets
18     REQUIRED
19 )
20

```

Figura 44: Utilização do *CMake* (<https://cmake.org/>)

5.1.1 Funcionalidades

Apresenta-se a seguir as principais funcionalidades do software de anotação.

- *Visualização de Imagens*:
 - A aplicação permite que uma imagens no formato *JPG*, *PNG* e *BPM* sejam carregadas, cada uma em uma sub-janela diferente. Cada uma dessas sub-janelas é um “ambiente” independente. As camadas construídas sobre a imagem de base e os dados coletados pertencem apenas àquela sub-janela.
- *Criação de Camadas*:

- Sobre cada uma das imagens é possível criar novas camadas. Cada camada tem um nome único e os valores de RGB coletados nela são associados à esse nome. É justamente essa criação de camadas que possibilita a seleção de diferentes minerais.
- *Tabela de Dados:*
 - Os dados coletados são guardados em uma tabela conforme mostrado na Figura 45. Essa tabela pode ser limpa a qualquer momento ou ter seus dados exportados para um arquivo de texto. Também existe a possibilidade de exportá-los para um arquivo no formato CSV, o que facilita caso o usuário tenha a necessidade de abrir os dados em algum aplicativo de edição de planilhas, como o *Microsoft Excel* ou *Openoffice Calc*.

Tabelas de Dados

I26.jpg X

	PosX	PosY	Vermelho	Verde	Azul	Label
1	242	154	7	73	72	Poro
2	232	167	20	56	44	Poro
3	238	156	16	60	59	Poro
4	233	180	12	83	75	Poro
5	220	170	18	70	66	Poro
6	254	138	9	75	65	Poro
7	246	158	2	80	82	Poro
8	241	158	3	60	67	Poro
9	242	165	31	74	55	Poro
10	247	148	19	93	92	Poro
11	236	162	0	46	40	Poro
12	226	164	68	101	74	Poro
13	226	177	3	43	34	Poro
14	248	154	45	115	113	Poro
15	234	164	17	64	56	Poro
16	238	170	1	25	9	Poro
17	223	175	3	53	44	Poro
18	224	176	22	64	52	Poro
19	221	170	16	71	66	Poro
20	241	169	12	53	37	Poro
21	232	166	0	40	28	Poro
22	232	192	5	59	45	Poro
23	238	175	16	73	67	Poro
24	210	170	16	60	64	Poro

Figura 45: Tabela com dados coletados

- *Sistema de Anotação:*
 - Cada camada, quando criada, é associada a uma cor, conforme mostrado na Figura 46. Essa cor representa a cor da caneta que irá fazer a anotação das regiões nas imagens, e pode ser alterada.

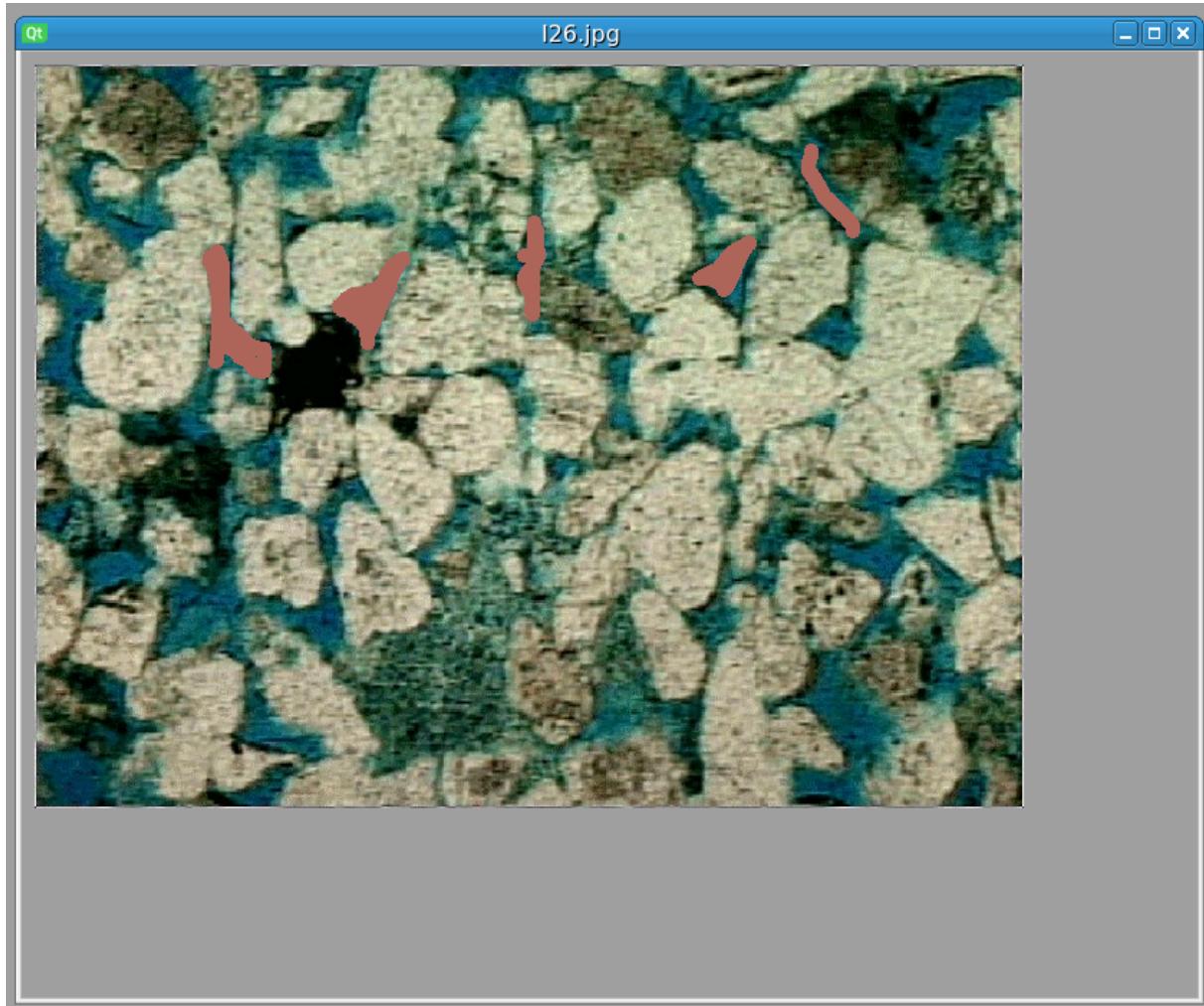


Figura 46: Anotação aplicada à região dos poros

5.1.2 Descrição das Classes

- *RockImageUI*:

- A interface gráfica da janela a ser construída é desenhada no aplicativo *QT Designer* (veja Figura 43). Este, por sua vez, gera arquivos .ui que descrevem a interface da janela criada. Arquivos .ui são arquivos com formato semelhante ao XML (veja Figura 47). Estes arquivos são então processados e transformando em arquivos *.h e *.cpp dependentes de QT. Como os arquivos .h e .cpp gerados contém instruções específicas de QT, eles precisam passar por um pré-processamento. Isto é feito usando o compilador MOC - Meta Object Compiler, de QT¹. MOC processa estes arquivos e faz as interpretações necessárias para gerar arquivos válidos para o compilador de C++. Em resumo, a interface da janela desenhada no *QT Designer* gera

¹veja por exemplo <https://doc.qt.io/archives/qt-4.8/moc.html>.

um arquivo .ui, este é convertido em .h e .cpp que são pré-processados pelo MOC e então finalmente compilados e linkados pelo compilador de C++.

```

1  <?xml version="1.0" encoding="UTF-8"?>
2  <ui version="4.0">
3      <class>RockImageUI::RockImageUI</class>
4      <widget class="QMainWindow" name="RockImageUI::RockImageUI">
5          <property name="geometry">
6              <rect>
7                  <x>0</x>
8                  <y>0</y>
9                  <width>1300</width>
10                 <height>773</height>
11             </rect>
12         </property>
13         <property name="windowTitle">
14             <string>RockImage</string>
15         </property>
16         <property name="dockNestingEnabled">
17             <bool>false</bool>
18         </property>
19         <property name="dockOptions">
20             <set>QMainWindow::AllowTabbedDocks|QMainWindow::AnimatedDocks</set>
21         </property>
22         <widget class="QWidget" name="centralwidget">
23             <layout class="QGridLayout" name="gridLayout_2">
24                 <item row="0" column="1">
25                     <widget class="QMdiArea" name="openImagesArea">
26                         <property name="sizePolicy">
27                             <sizepolicy hsizeType="Expanding" vsizeType="Expanding">
28                                 <horstretch>3</horstretch>
29                                 <verstretch>2</verstretch>
30                             </sizepolicy>
31                         </property>
32                     </widget>
33                 </item>
34             </layout>
35         </widget>
36         <widget class="QMenuBar" name="menubar">
37             <property name="geometry">

```

Figura 47: Exemplo de código .ui

- *ColorDialog*:
 - Classe que representa a janela de diálogo para alteração da cor da caneta de anotação. Essa classe foi criada inteiramente em código sem a utilização do *QT Desginer* devido a sua simplicidade.
- *CustomMessageDialogs*:
 - Classe que representa uma janela de diálogo para exibir mensagens personalizadas.
- *ImageDisplaySubWindow*:
 - Essa classe representa uma sub-janela e é utilizada para exibir uma nova imagem. Assim que ela é criada, o nome da imagem é inserido em uma barra lateral que lista as imagens e também as camadas, conforme ilustrado

na Figura 48. Quando uma janela é fechada, ela pode ser reaberta quando se clica duas vezes no nome da imagem. Quando eliminada da lista, a janela é fechada e todos os dados e camadas são perdidos.

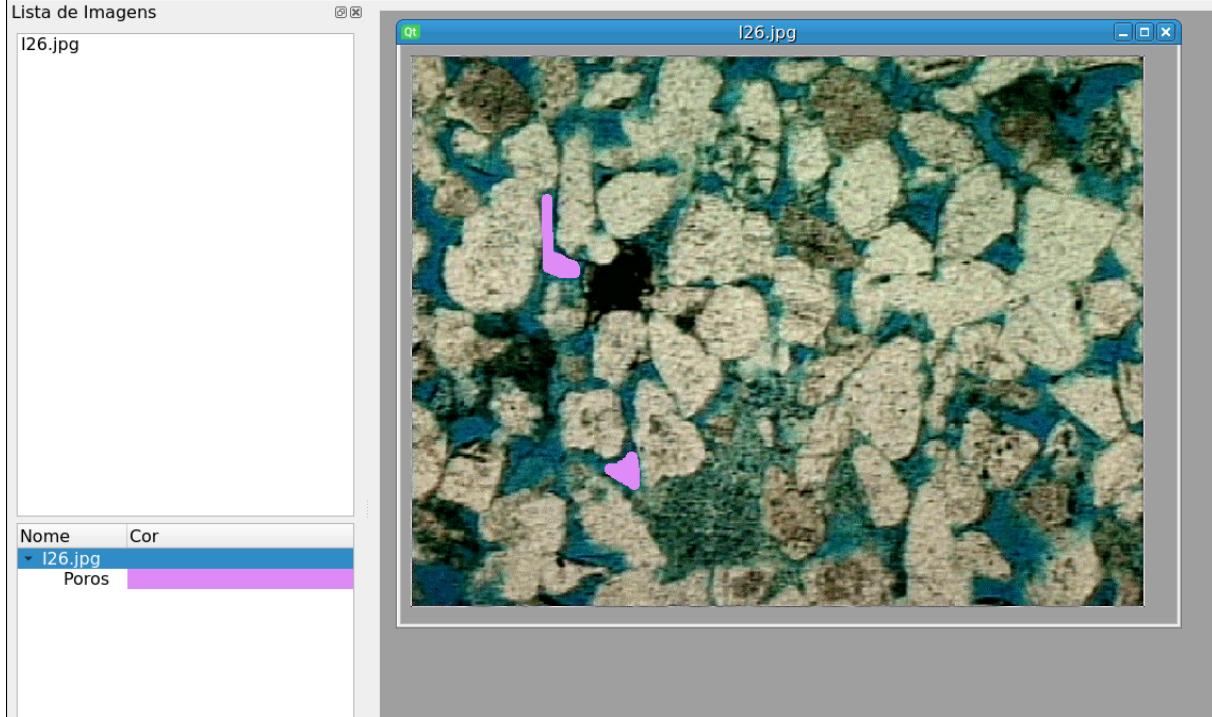


Figura 48: Sub-janela ao lado da lista de imagens

- *StackedImagesWidget*:
 - Representa a estrutura de pilha na qual as camadas das imagens são exibidas. Quando uma nova camada é adicionada, ela aparece direto no topo da pilha e pode ser editada com anotações.
- *ImageDisplayWidget*:
 - Representa cada uma das imagens ou camadas mostradas na ferramenta. Essa classe também armazena os dados das regiões marcadas em uma estrutura de *HashMap* até serem enviadas para a tabela de dados.
- *PixelDataTable*:
 - Representa a tabela na qual os dados de uma determinada imagem em uma sub-janela são armazenados, conforme mostra a Figura 45.

5.2 Coleta dos Dados

As imagens utilizadas para a coleta dos dados foram classificadas em 5 categorias diferentes, conforme mostra a Tabela 2, junto com os valores estimados de porosidade e permeabilidade em mD . Essas imagens representam amostras de rochas com diferentes valores de porosidade e permeabilidade, o que implica em diferentes maneiras de se realizar a coleta. Todavia ações como evitar o contato com as bordas foram tomadas para se obter a melhor qualidade dos dados.

Tabela 2: Categorias das imagens

Categoria	Porosidade (%)	Permeabilidade (mD)
Berea200		
Berea500		
P148_K2	14,8	2
P240_K104	24,0	104
P262_K441	26,2	441

Para cada uma das imagens de cada uma das categorias foram obtidas uma determinada quantidade de pontos que são listadas nas Tabelas 3, 4, 5, 6, 7.

Tabela 3: Imagens Berea200

Imagen	Poros	Sólidos
I22.png	3059	4516
I212.png	4582	4556
I26.png	4059	4121
I216.png	3695	4300

Tabela 4: Imagens Berea500

Imagen	Poros	Sólidos
I310.png	4367	5604
I311.png	3138	4710
I312.png	3848	4199
I318.png	3242	4323
I320.png	3693	4611
I31.png	4025	4457
I32.png	4488	5269

Tabela 5: Imagens P148_K2

Imagen	Poro	Sólido
3271i01.png	1210	2382
3271i02.png	1918	2745
3271i03.png	1733	2557
3271i04.png	1342	2113
3271i05.png	1541	2279
3271i06.png	1377	1765
3271i07.png	1386	2544
3271i08.png	1484	1629
3271i09.png	1646	2137
3271i10.png	1179	2052

Tabela 6: Imagens P240_K104

Imagen	Poro	Sólido
3251i01.png	1906	2257
3251i02.png	1707	2162
26513251i03.png	2651	2898
3251i04.png	2220	3189
3251i05.png	2033	2168
3251i06.png	2516	2517
3251i07.png	2691	2311
3251i08.png	2294	2275
3251i09.png	2673	3429
3251i10.png	2112	2426

Tabela 7: Imagens P262_K441

Imagen	Poro	Sólido
L67409i1.png	3022	3948
L67409i2.png	5921	6761
L67409i3.png	3024	4209
L67409i4.png	1900	2963
L67409i5.png	3112	4529
L67409i6.png	2154	3869
L67409i7.png	1253	4356
L67409i8.png	3181	5068
L67409i9.png	2178	4468
L67409i10.png	3668	5946

Nas Figuras 49, 50, 51, 52 e 53 é possível observar um exemplo de coleta de dados utilizando a ferramenta descrita acima para cada tipo de imagem. Durante a coleta também procurou-se manter a mesma quantidade de pontos para as regiões de sólidos e poros. Isso para que fosse possível evitar que durante o treinamento a rede neural tivesse seus parâmetros enviesados.

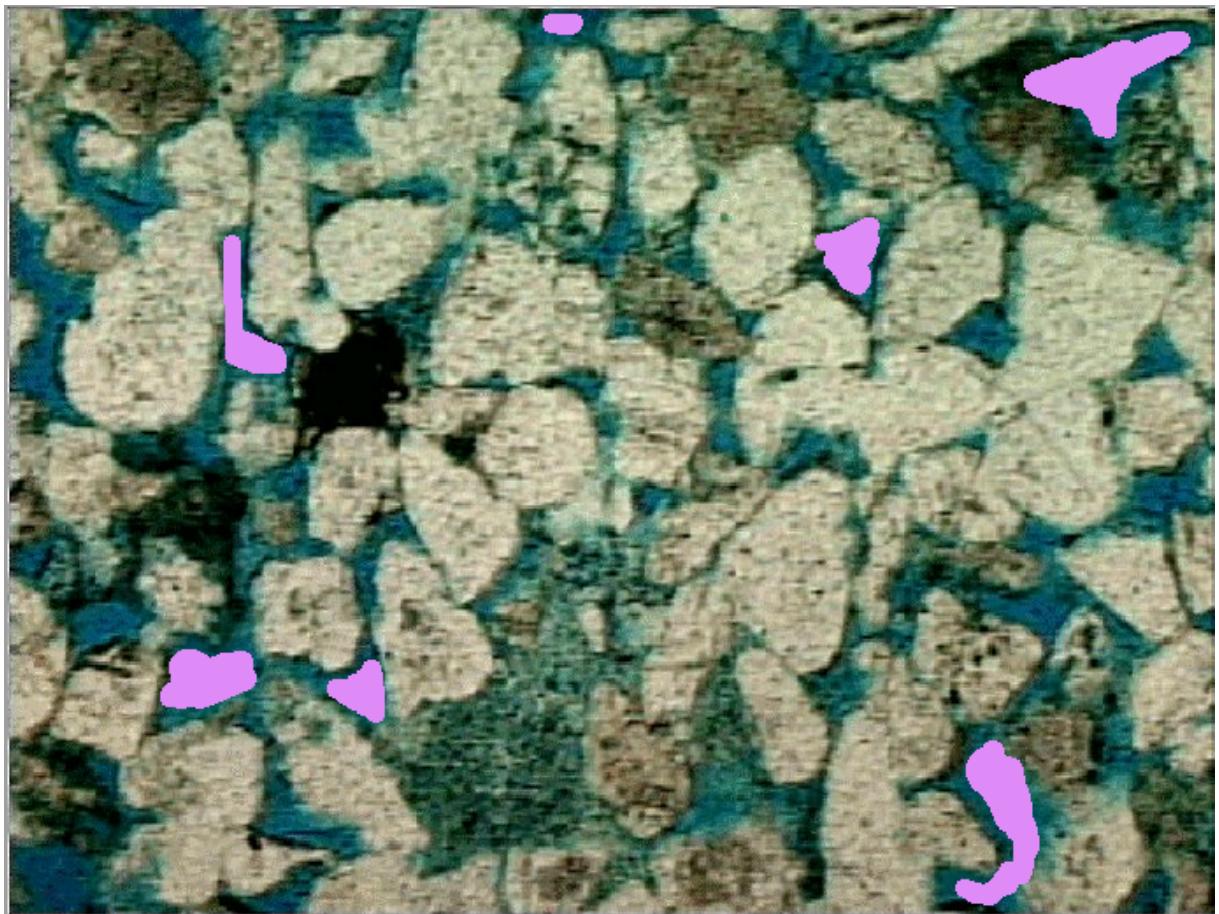


Figura 49: Exemplo de Coleta de Dados com Berea200

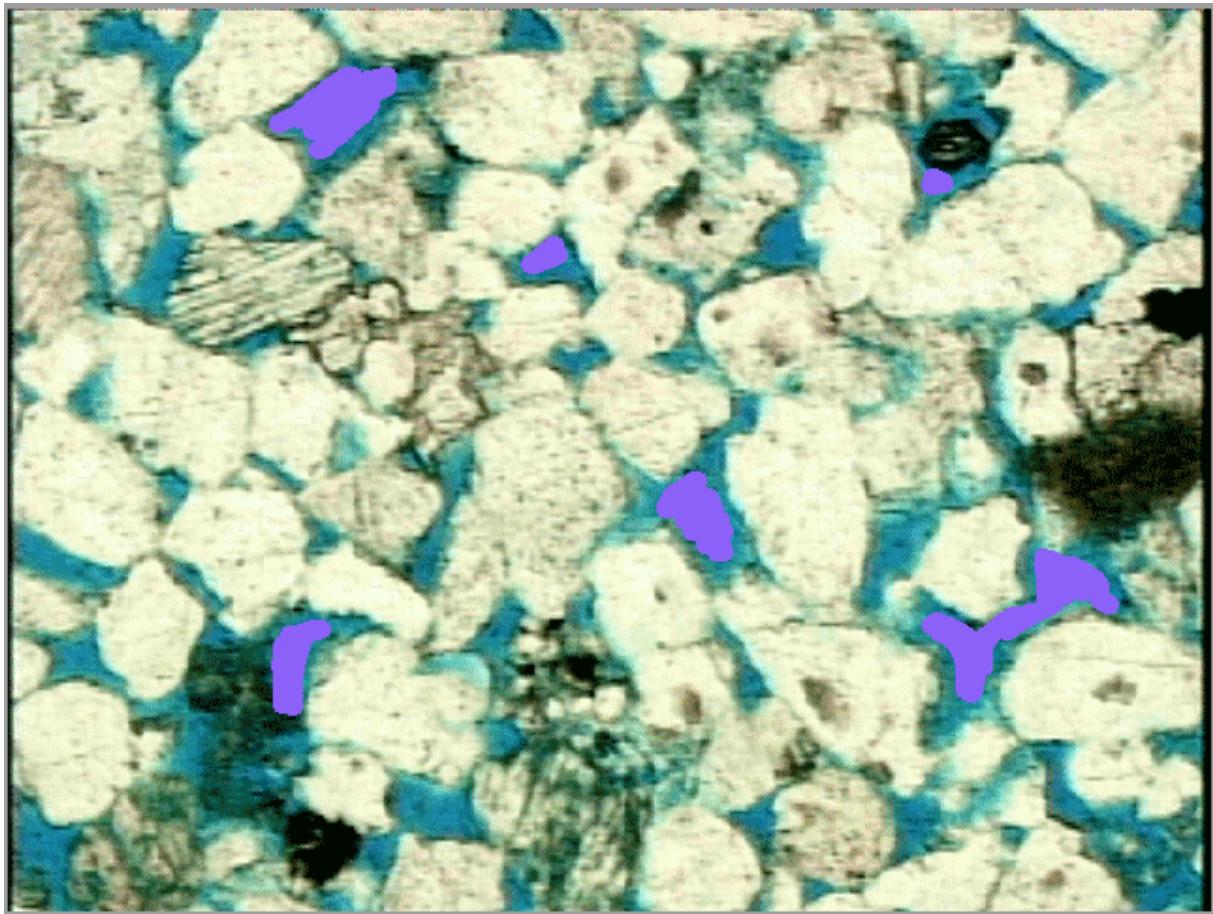


Figura 50: Exemplo de Coleta de Dados com Berea500

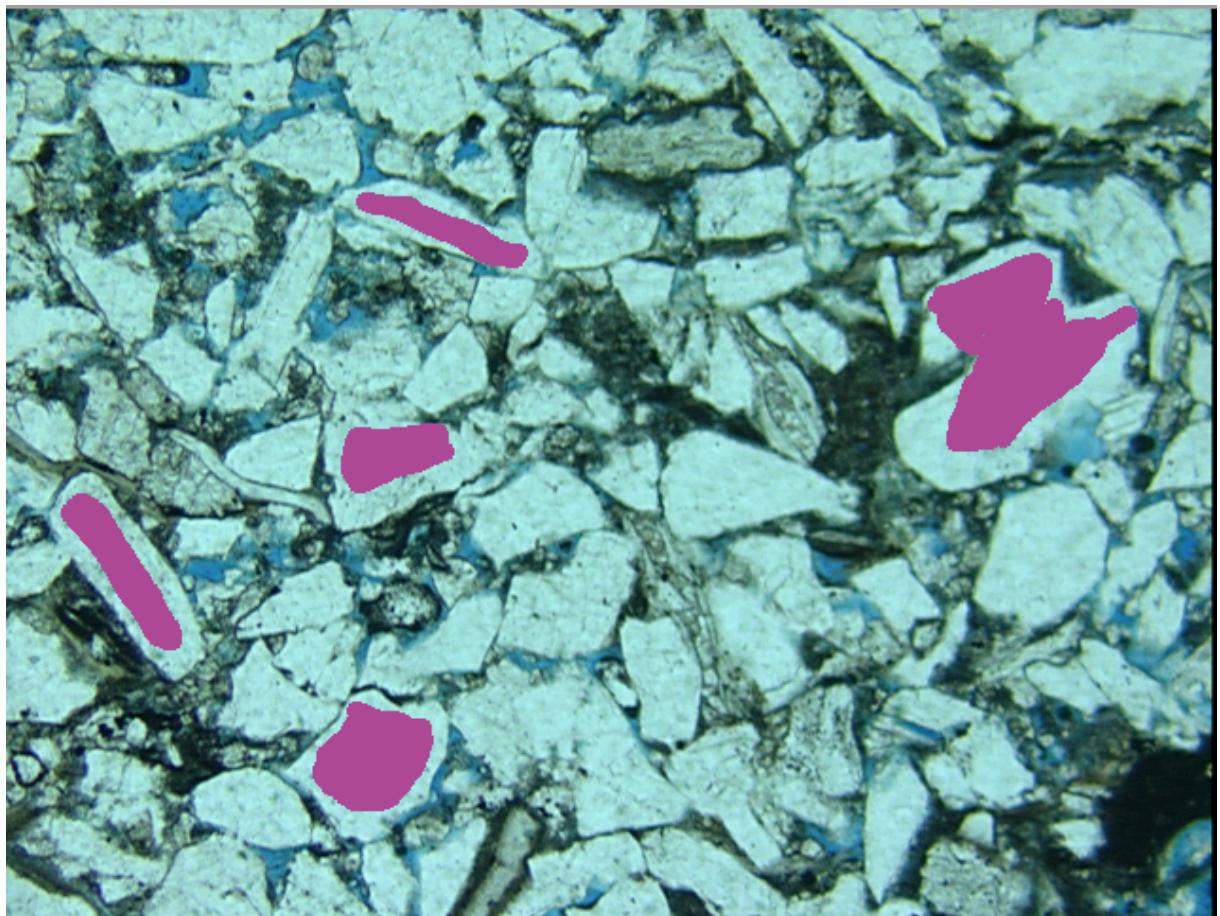


Figura 51: Exemplo de Coleta de Dados com P148_K2

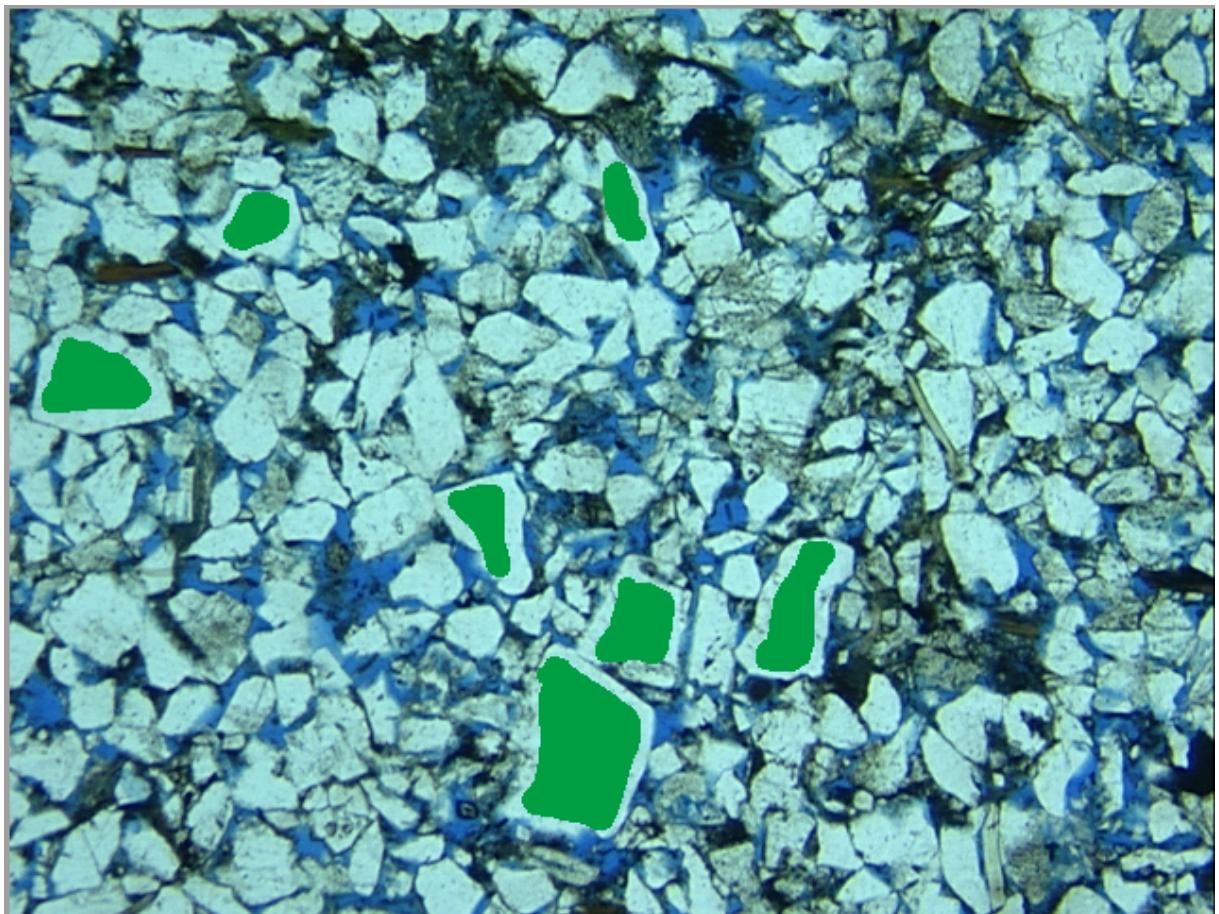


Figura 52: Exemplo de Coleta de Dados com P240_K104

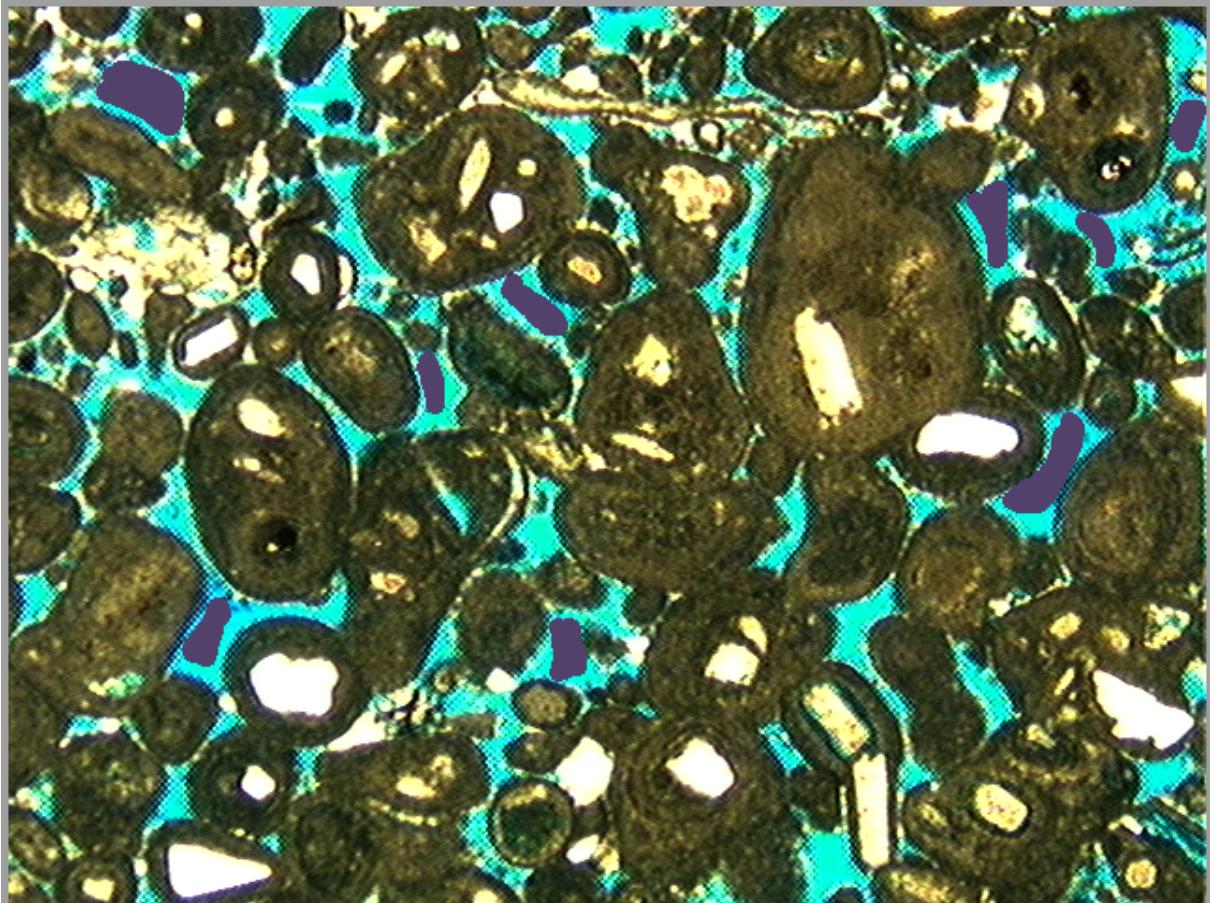


Figura 53: Exemplo de Coleta de Dados com P262_K441

Os dados depois de coletados foram exportados para um arquivo de texto no formato ASCII com extensão *.dat*. Cada linha de cada um dos arquivos possui 4 colunas, representando os valores de Vermelho, Verde, Azul e a *label* que representa a região onde a imagem foi coletada, conforme mostrado na Figura 54. Esse formato foi escolhido devido sua flexibilidade para se trabalhar junto com *scripts python*.

75	86	51	Solido
138	217	227	Solido
242	244	206	Solido
235	243	205	Solido
228	229	188	Solido
243	249	213	Solido
229	234	199	Solido
4	10	2	Solido
235	243	205	Solido

Figura 54: Resultado da coleta de dados

Além da coleta de dados de todas as amostras descritas acima, também foi solicitados à outros quatro voluntários com diferentes níveis de conhecimento e experiência em engenharia e geologia do petróleo. Cada um deles realizou a coleta nas mesmas amostras, conforme é listado na Tabela 8. Os voluntários 1 e 2 são graduados em engenharia de petróleo e atuam na área. O voluntário 3 é atualmente doutorando em engenharia de reservatórios e exploração. Por fim, o voluntário 4 é estudante de engenharia de reservatórios e atualmente é estagiário na área.

Tabela 8: Imagens dos Voluntários

Imagens		Voluntário 1	Voluntário 2	Voluntário 3	Voluntário 4
I212.png	Poros	3147	3259	3895	2087
I212.png	Sólidos	3997	4097	4894	3065
I310.png	Poros	4976	4203	3690	3079
I310.png	Sólidos	5589	4874	4789	4679
3271i01.png	Poros	1397	2047	1209	1093
3271i01.png	Sólidos	2588	2998	3089	2803
3251i01.png	Poros	1855	1745	1905	1045
3251i01.png	Sólidos	2578	2334	2678	2189
L67409i1.png	Poros	3753	3995	4201	2038
L67409i1.png	Sólidos	4939	3967	4891	3793

5.3 Treinamento e Aplicação das Redes Neurais

Para o treinamento e aplicação das redes neurais optou-se por criar uma aplicação de linha de comando ou *CLI* em python, utilizando as bibliotecas de inteligência artificial *PyTorch* e *NumPy*, e a biblioteca *pillow* para manipulação de imagens.

A escolha do *PyTorch* foi baseada na ideia de que esta além do *front-end* em python, ela também possui um *front-end* em *C++*, o que poderia facilitar em portar futuramente o código de uma linguagem para outra. Além disso, a construção de modelos de redes neurais se demonstrou bem intuitivo utilizando esta biblioteca.

5.3.1 Descrição do Modelo

Na Tabela 9 está descrito o modelo de rede neural utilizado para treinamento e binarização das imagens. Todas as camadas internas dessa rede utilizaram *ReLU* como função de ativação. Para saída da rede neural foi utilizada uma função chamada de *log_softmax*, que, de acordo com a documentação da biblioteca, é recomendada para algoritmos classificadores (BREBISSON; VINCENT, 2015).

Tabela 9: Camadas da rede neural representada pelo modelo

Número da Camada	Número de Neurônios	Função de Ativação
1	4	<i>relu</i>
2	4	<i>relu</i>
3	4	<i>relu</i>
4 (<i>output</i>)	2	<i>log_softmax</i>

5.3.2 Descrição das Classes e Funções

A aplicação desenvolvida possui uma classe para descrever o modelo de rede neural e outra para descrever o *Dataset* responsável por carregar os dados a partir de um arquivo de texto e troná-los utilizáveis pelo modelo:

- *RockNetModel*:

- Representa o modelo de rede neural e herda da classe *Module* do *PyTorch*. No construtor² da classe são instanciadas as camadas da rede como propriedades da própria classe. É possível criar quantas camadas forem necessárias, desde que sejam instâncias da classe *Linear* do *Pytorch*, e recebam no construtor a quantidade de neurônios da camada anterior e a quantidade de neurônios que irá possuir. Além disso, é necessário sobrepor o método *forward*. Esse é o método responsável por fazer com que os dados de entrada atravessem a rede neural. O resultado de cada uma das camadas pode ser utilizado como entrada de uma função de ativação.

- *RockDataset*:

- Representa o *Dataset* que descreve os dados a serem passados pela rede neural durante o treinamento. No construtor da classe é passado a propriedade que irá representar os dados, que nessa implementação se chama *content_data*. O principal método que deve ser sobrepor nesse classe é o *__getitem__*, que descreve a maneira como os dados são acessados durante a execução do treino. Aqui os valores de *content_data* são separados em um *Tensor* que representa os valores de RGB e o inteiro que representa a *label*.

²Em orientação a objeto um construtor é uma função executada quando um objeto é instanciado (construído). É normalmente utilizado para iniciar o objeto, definindo os valores de seus atributos e realizando alguma tarefa necessária para que o objeto fique pronto para uso.

A aplicação *CLI*³ desenvolvida possui uma série de funções que podem ser compartilhadas entre o processo de treinamento, teste e aplicação do modelo. Essas funções compartilhadas foram concentradas em um pacote chamado *utils*, em referência a *utilidades*. Dentre os arquivos desse pacote encontram-se:

- *dataset*: Pacote com funções relacionadas ao carregamento dos dados e a criação de *Dataloaders*.
 - *load_data_from_file*: Função responsável por carregar os dados coletados a partir de um arquivo de texto. Os dados são lidos e colocados dentro de uma lista do python. Os valores de cada *label* são convertidos para valores numéricos em ordem crescente, a partir de zero, a medida que vão aparecendo.
 - *split_dataset*: A fim de se criar *datasets* diferentes para treinamento e teste, essa função realiza essa ação a partir de um *dataset*. Ela recebe como parâmetro, além do conjunto de dados, a relação entre dados para treinamento e dados para teste, que por padrão é de 80%. A saída dessa função é uma tupla com o dataset de treino e de teste.
 - *create_dataloaders*: Cria os *dataloaders* para serem utilizados nas rotinas de treinamento e de teste das redes neurais a partir da lista de dados coletados.
- *image*: Pacote que concentra funções para a manipulação de imagens.
 - *binarize*: Recebe o *array* que representa a imagem a ser binarizada, uma tupla que representa os valores de altura e largura de imagens e o modelo da rede neural que será aplicado sobre cada pixel da imagem. A saída é um novo *array* que representa a imagem binarizada.
 - *apply_binarization*: Recebe o caminho para a imagem a ser binarizada e o modelo de rede neural a ser aplicado sobre a imagem. Utilizando a biblioteca *pillow* a imagem é carregada em memória, tem seus canais de cores convertidos para RGB, afim de garantir que os valores de cor sempre teriam esse formato, e então utilizada para criar um *array* do *NumPy*. Em seguida o *array* resultante é utilizado como parâmetro na função *binarize*. A saída desta função é o *array* que representa a imagem binarizada gerada por *binarize*.

³Uma CLI, ou *Command-Line Interface*, significa Interface de Linha de Comando. É um tipo de programa no qual os usuários são capazes de digitar comandos em texto para a execução de tarefas no computador (SINGER, 2022).

- *calculate_porosity*: Recebe um *array* que representa uma imagem binarizada e calcula o valor da porosidade somando o resultado de todos os pixels com valor igual a “1”. O valor da porosidade será utilizada futuramente para poder comparar o resultados do processo com o de outros trabalhos no capítulo de resultados.
- *save_porosity*: Recebe a porosidade calculada, o caminho do arquivo onde o valor de porosidade será salvo, o nome da imagem, e o tempo total de execução do processo de binarização.
- *show_image*: Recebe um *array* que representa a imagem a ser exibida utilizando a biblioteca *MatPlotLib*.
- *save_image*: Recebe um *array* que representa uma imagem binarizada e o nome da imagem e salva localmente utilizando a biblioteca *pillow* no formato *png*.
- *network*:
 - *run_training*: Recebe o número de épocas, o *dataloader* de treinamento, o modelo de rede neural e um otimizador. Para cada época, cada *batch* de dados dentro do *dataloader* é carregado e para cada um desses *batchs* é realizada uma sequencia de treinamento, onde o *batch* é utilizado para alimentar a rede neural e o resultado da saída é comparado com cada uma das *labels* de cada um dos valores de RGB do *batch* por meio de uma função de perda do PyTorch denominada de *nll_loss*. Essa função representa a perda de probabilidade logarítmica negativa e é útil treinar problemas de classificação parecido com aqueles que são tratados neste trabalho. Em seguida é calculado o gradiente da perda e o erro é propagado pelo rede neural a fim de se atualizar os pesos e vieses de cada neurônio.
 - *run_test*: Recebe o *dataloader* de teste e o modelo de rede neural. Novamente, para cada *batch* encontrado no *dataloader*, é calculado a saída da rede neural. Contudo, dessa vez, o maior valor do *tensor* que representa a saída da rede, ou seja, a classe que melhor representa os valores de entrada, é comparada com os valores de cada um das *labels*. A saída da função é a acurácia do modelo.
- *parser*:
 - Possui apenas uma função que tem como objetivo criar *flags* para a utilização da *CLI* em python.

Por fim, para realizar o treinamento, uma função chamada *train_from_dataset* recebe o caminho para o arquivo dos dados e o número de épocas a serem executadas. A partir do caminho do arquivo, são criados os *dataloaders* de treino e teste. Em seguida é instanciada a classe que representa o modelo da rede neural, e se define o otimizador.

Como parâmetros, o otimizador recebe os parâmetros da rede neural e a taxa de aprendizado. Para esse trabalho foi escolhido a função de otimização do *PyTorch* chamada de *Adam*.

Na sequencia é executado o treinamento da rede neural e em seguida é aplicado o teste. O resultado do teste, ou seja a acurácia, é impresso no terminal e o resultado do modelo (os valores dos pesos e bias de cada uma das camadas) é salvo em um arquivo no formato *pickle*, com a extensão *.pt*, para que possa ser utilizada no momento da binarização das imagens.

5.3.3 Aplicação dos Modelos

Para aplicar o modelo foi desenvolvida uma função chamada *apply_model*, semelhante à utilizada no treinamento, que recebe o caminho para o arquivo que guarda o modelo em *pickle*, o caminho para a imagem que será binarizada, o caminho para a imagem binarizada de saída e um *flag* para indicar se o resultado da imagem binarizada deverá ser salvo ou não.

Assim que a função é iniciada cria-se uma instancia de *RockNetModel* e o modelo salvo é carregado dentro dela por meio da função *local_state_dict* e colocado em modo de estimativa com o método *eval*. Por fim, a função *apply_binarizarion* é executada, retornando o resultado da binarização e a duração do processo. Calcula-se então a porosidade da imagem amostra que é salvo em um arquivo de texto junto com o tempo de execução. Por sim, se for o caso, a imagem resultante é salva.

5.4 Coleta de Resultados

O processo de coleta dos resultados seguiu o fluxograma mostrado na Figura 55 para cada uma das imagens.

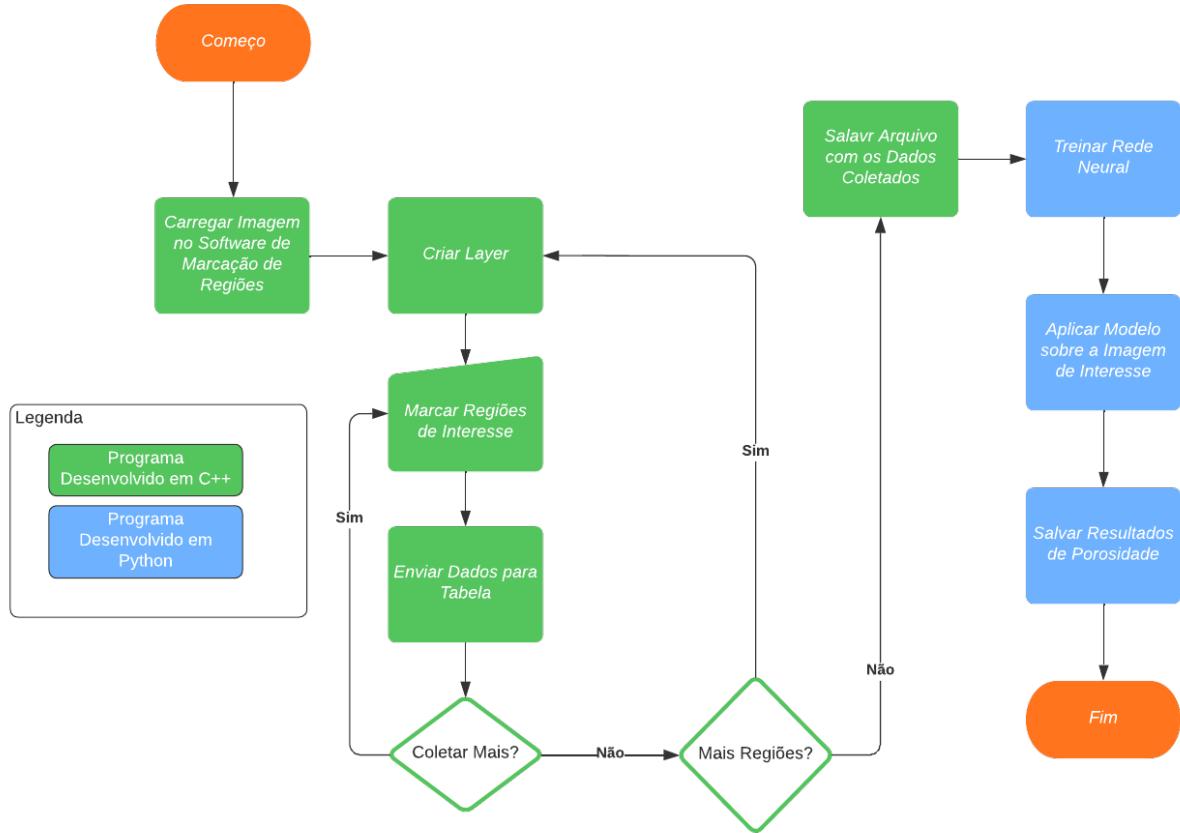


Figura 55: Procedimento de Coleta de Dados para Binarização de Rochas Digitais com Redes Neurais

Uma imagem é inicialmente carregada na Ferramenta de Anotação de Regiões de Interesse e para cada nova região é criada uma camada. Nessas camadas são marcadas os pontos que representam a região na qual serão coletadas as informações dos canais de cores dos pixels. Assim se encerra coleta de uma determinada área é possível salvar momentaneamente esses dados na tabela que fica no lado direto da janela do *software*. São criadas quantas camadas forem necessárias e o procedimento é repetido. Para esse trabalho, como já foi explicado anteriormente, são adicionadas apenas uma camada para representar a fase sólida e outra para representar a fase porosa.

Terminada a fase de coleta, os dados da tabela são salvos e então utilizados para alimentar o *script* de treinamento da rede neural. O resultado desse treinamento é um arquivo no formato *.pt* que representa os parâmetros do modelo de inteligência artificial treinado.

Esse arquivo é utilizado então no *script* que aplica a imagem à rede neural para ser binarizada. O resultado desses processos é a imagem segmentada em fase sólida e porosa, e um arquivo de texto contendo a porosidade absoluta obtida e o tempo de

execução do modelo.

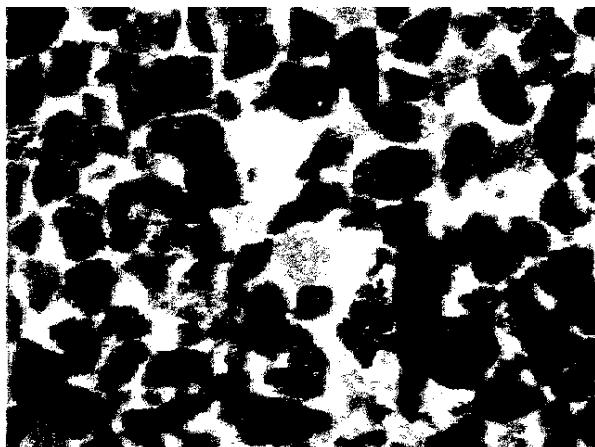
6 Resultados e Análises

Neste capítulo são apresentados os resultados obtido a partir da aplicação dos modelos de inteligência artificial sobre imagens de rocha reservatório.

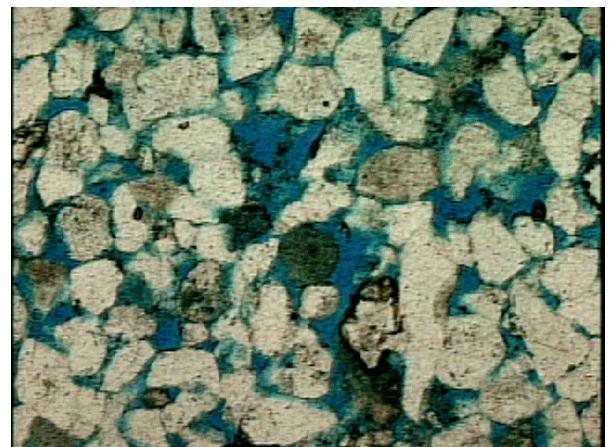
6.1 Resultados para Berea 200

6.1.1 Imagens Berea 200

As Figuras 56, 56, 58 e 59 mostram os melhores resultados de binarização para as imagens que representam a categoria Berea200.



(a) I22.png Binarizada

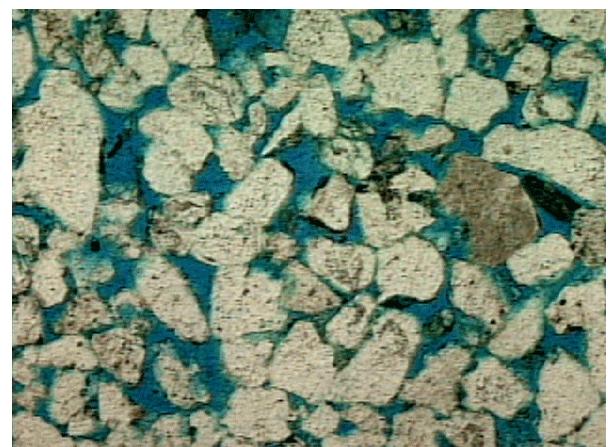


(b) I22.png Original.

Figura 56: Resultados para I22.png

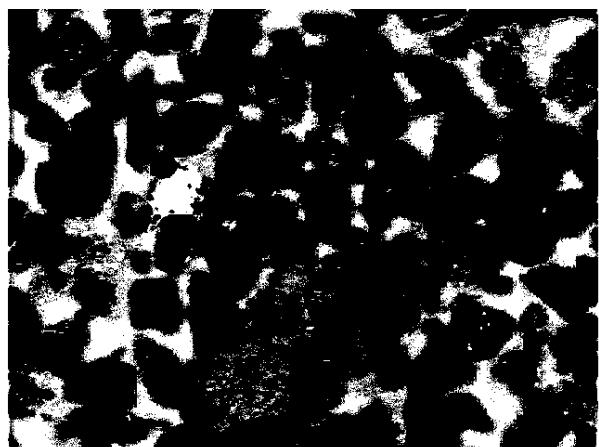


(a) I212.png Binarizada

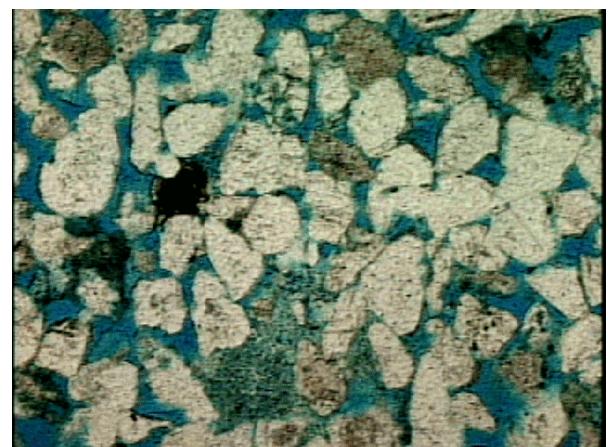


(b) I212.png Original

Figura 57: Resultados para I212.png



(a) I26.png Binarizada

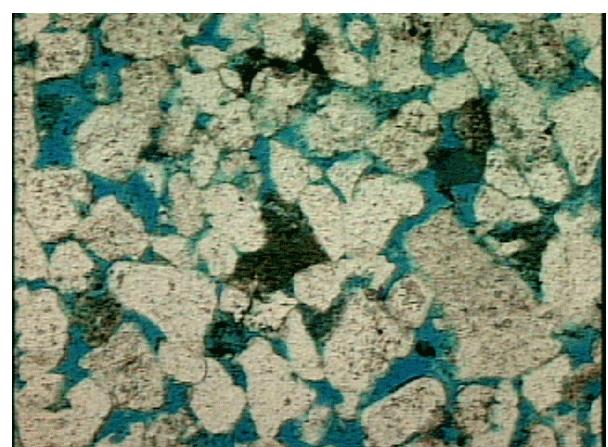


(b) I26.png Original

Figura 58: Resultados para I26.png



(a) I216.png Binarizada



(b) I216.png Original

Figura 59: Resultados para I216.png

6.1.2 Tabela Resultados Berea 200

A Tabela 10 lista os resultados obtidos para as 5 iterações na 4 figuras que representam a categoria Berea200.

Tabela 10: Resultados Berea200.

Imagen	Porosidade (%)						
	Iter. 1	Iter. 2	Iter. 3	Iter. 4	Iter. 5	Média	Desvio Padrão
I22	31,00%	31,00%	36,74%	37,38%	31,00%	33,42%	3,33%
I212	23,84%	23,84%	21,52%	33,16%	23,84%	25,24%	4,54%
I26	16,58%	16,58%	22,17%	38,31%	25,57%	23,84%	8,95%
I216	25,57%	25,57%	22,64%	26,63%	25,57%	25,19%	1,50%

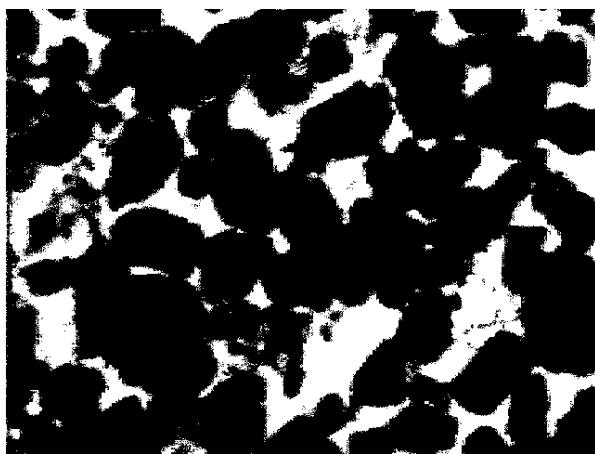
6.1.3 Análise Resultados Berea 200

Para as imagens da categoria *Berea200* foi constado que os valores de porosidade se mantiveram em uma média próxima dos 25%. A Figura I216 teve resultados mais homogêneos, enquanto a Figura I26, teve resultados mais heterogêneos, pois nas duas primeiras iterações os valores de porosidade obtidos foram bem abaixo dos valores das outras iterações.

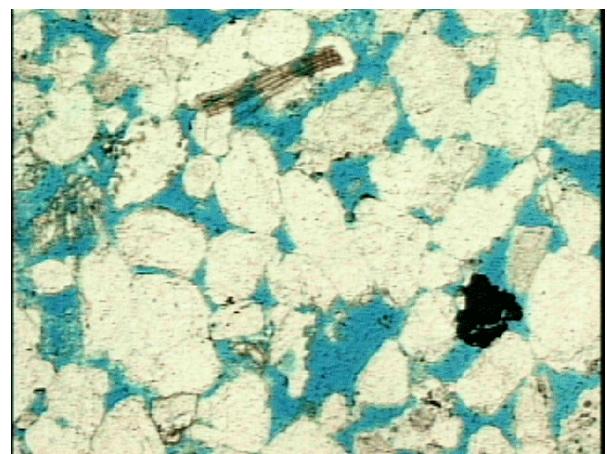
6.2 Resultados para Berea 500

6.2.1 Imagens Berea 500

As Figuras 60, 61, 62, 63, 64, 65 e 66 mostram os melhores resultados de binarização para as imagens que representam a categoria Berea500.



(a) I31.png Binarizada

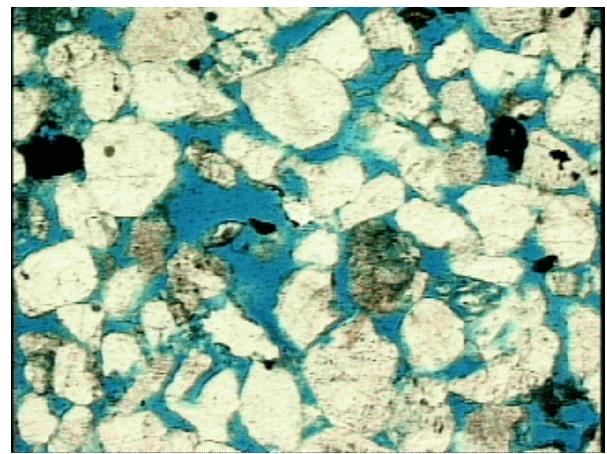


(b) I31.png Original

Figura 60: Resultados para I31.png



(a) I310.png Binarizada

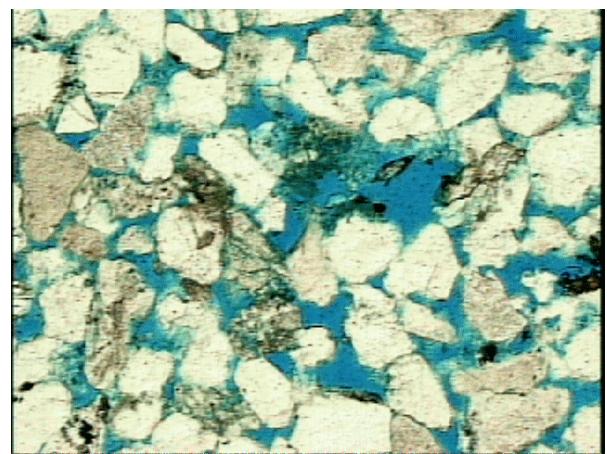


(b) I310.png Original

Figura 61: Resultados para I310.png



(a) I311.png Binarizada



(b) I311.png Original

Figura 62: Resultados para I311.png

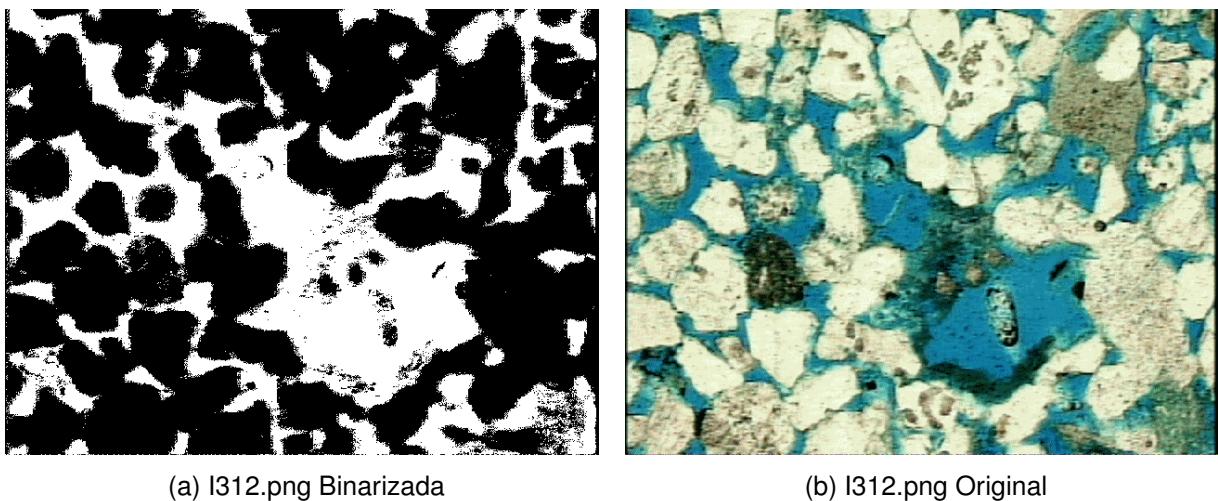


Figura 63: Resultados para I312.png

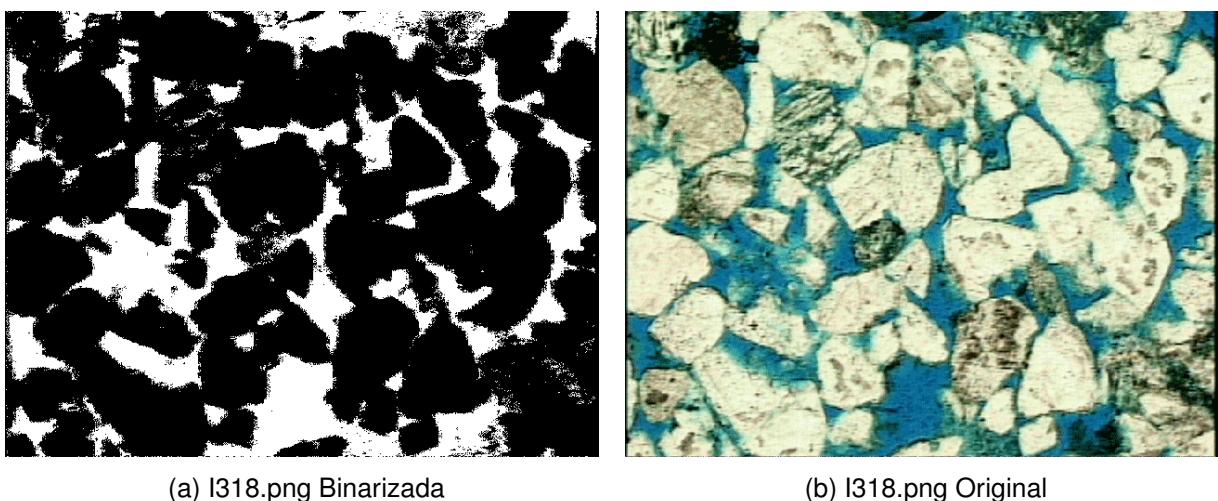


Figura 64: Resultados para I318.png

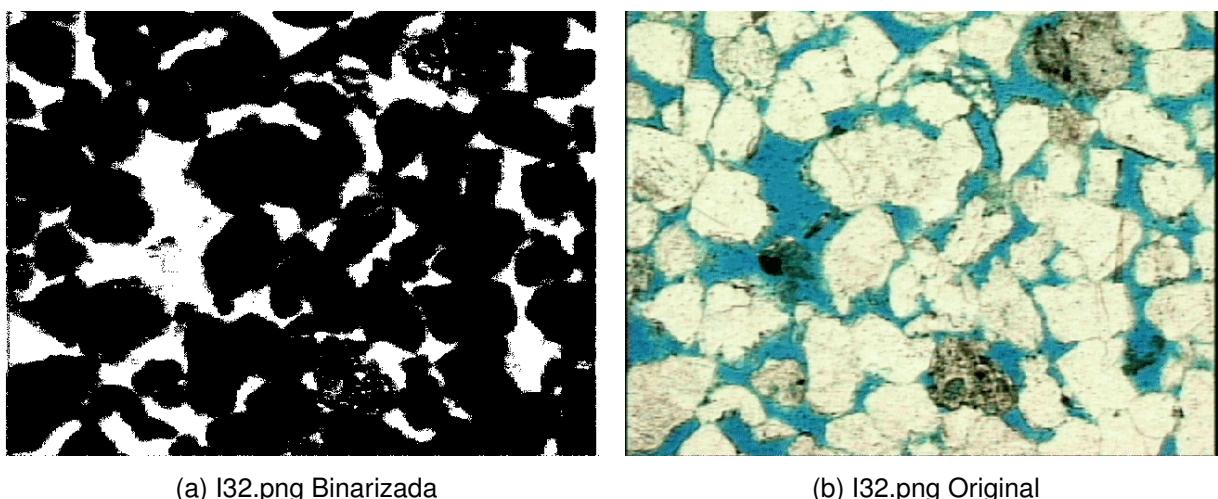


Figura 65: Resultados para I32.png

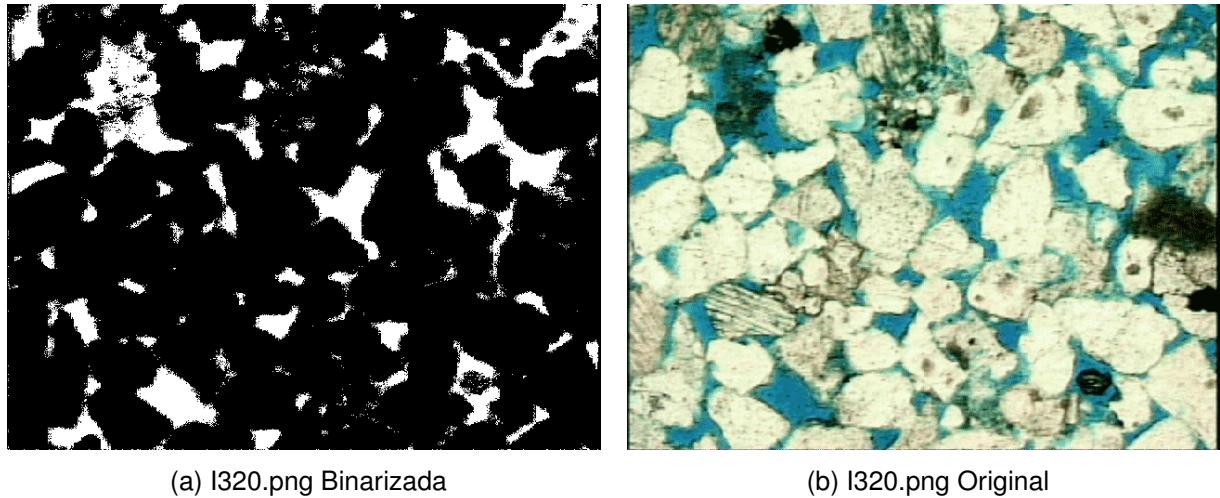


Figura 66: Resultados para I320.png

6.2.2 Tabela Resultados Berea 500

A Tabela 11 lista os resultados obtidos para as 5 iterações na 7 figuras que representam a categoria Berea500.

Tabela 11: Resultados Berea500.

Imagens	Porosidade (%)						
	Iter. 1	Iter. 2	Iter. 3	Iter. 4	Iter. 5	Média	Desvio Padrão
I31	22,18%	22,18%	24,03%	20,91%	22,18%	22,30%	1,12%
I310	23,43%	23,43%	35,39%	29,80%	23,43%	27,09%	5,39%
I311	22,60%	22,60%	30,15%	24,06%	22,60%	24,40%	3,28%
I312	34,72%	34,72%	39,96%	34,09%	34,72%	35,64%	2,43%
I318	24,53%	24,53%	35,01%	28,60%	24,53%	27,44%	4,58%
I32	21,28%	21,28%	26,36%	22,50%	21,28%	22,54%	2,20%
I320	14,46%	14,46%	26,32%	22,86%	14,46%	18,51%	5,68%

6.2.3 Análise Resultados Berea 500

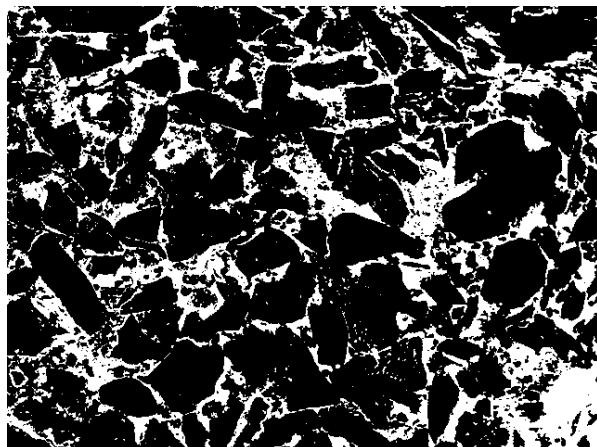
Os resultados obtidos para as 5 iterações descritas na Tabela 11 mostraram um resultado um pouco mais comportado se comparado com aqueles obtidos para a categoria Berea200. Todavia observa-se que a amostra I320 manteve um valor de porosidade mais abaixo do que as outras. Analisando a Figura 66b, percebe-se visualmente que seus poros são de fato menores, e portanto é de se esperar um valor

reduzido de porosidade. As imagens em geral mostraram-se com uma média variando entre 18% e 36%. A amostra I31 mostrou os resultados de porosidade mais bem comportados ao longo da iterações. Observando a Figura 60, é de se esperar tal comportamento, já que seus poros estão bem destacados, o que facilita no momento da coleta. Todas as amostras dessa categoria, e também da categoria Berea200, possuem essa característica de poros bem destacados.

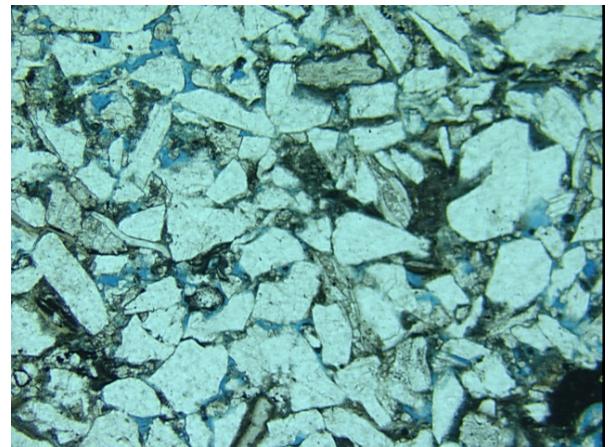
6.3 Resultados para P148_K2

6.3.1 Imagens P148_K2

As Figuras 67, 68, 69, 70, 71, 72, 73, 74, 75 e 76 mostram os melhores resultados de binarização para as imagens que representam a categoria P148_K2.



(a) 3271i01.png Binarizada



(b) 3271i01.png Original

Figura 67: Resultados para 3271i01.png

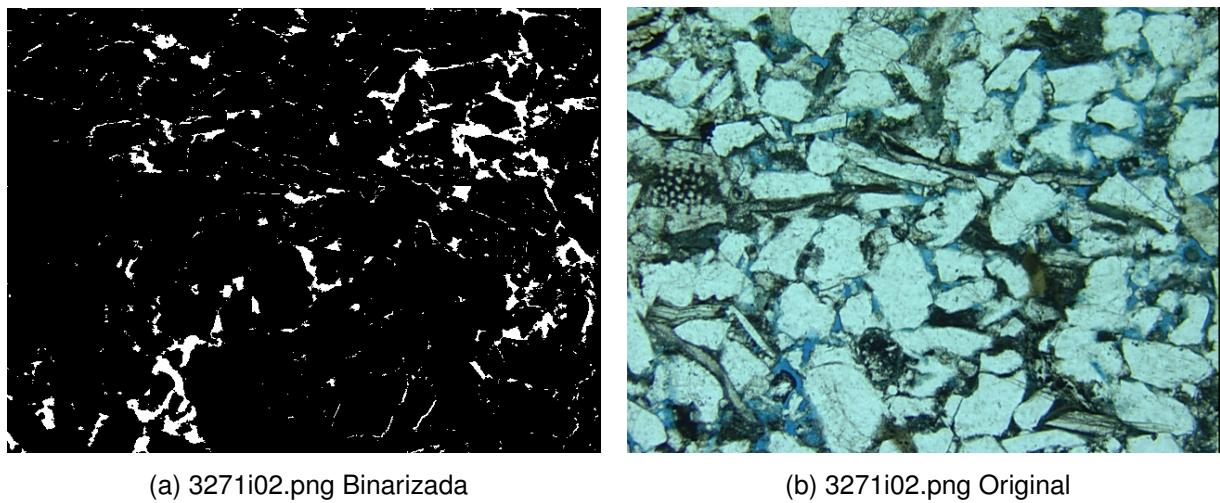


Figura 68: Resultados para 3271i02.png

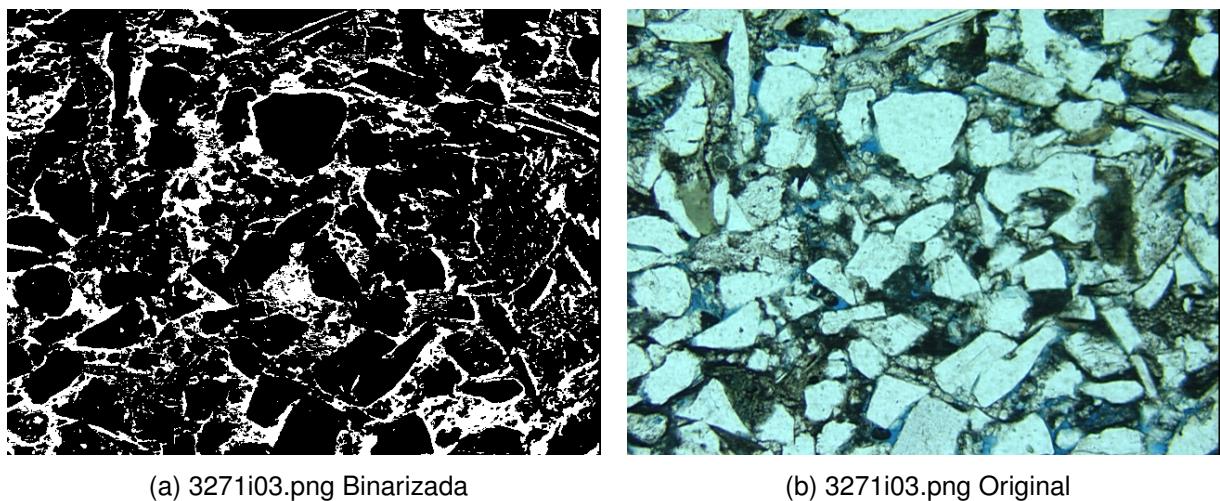


Figura 69: Resultados para 3271i03.png

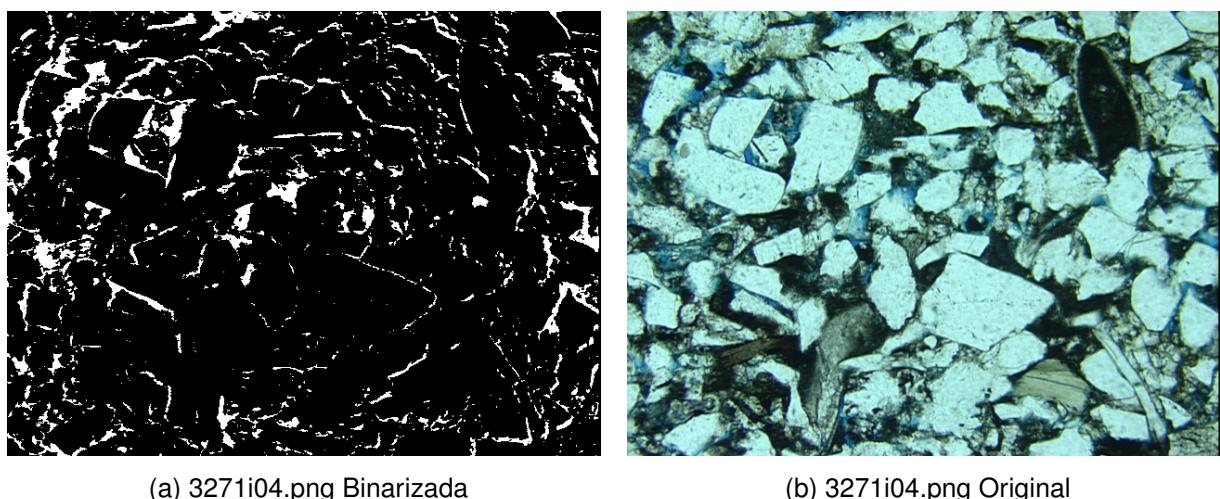


Figura 70: Resultados para 3271i04.png

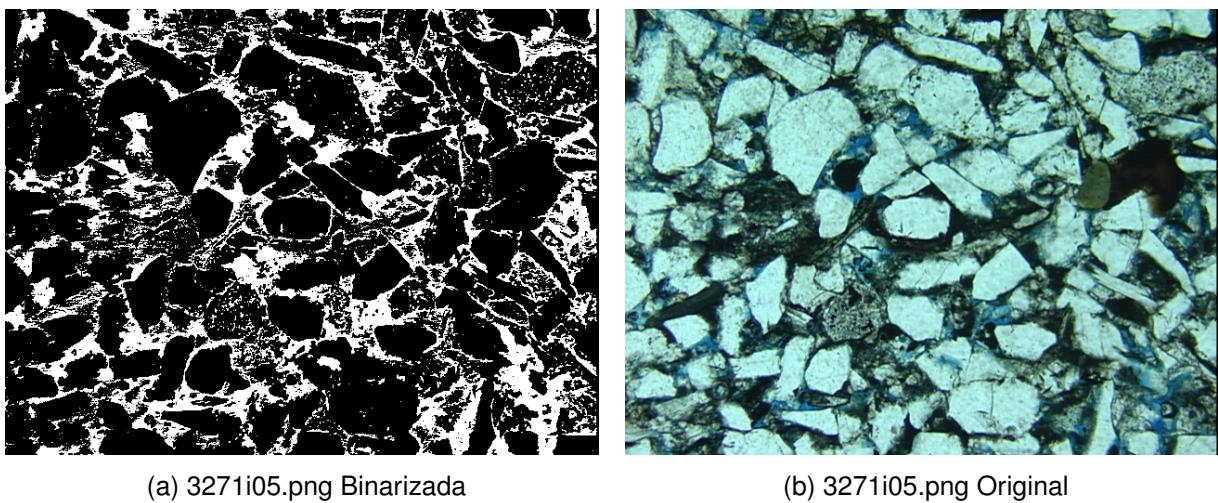


Figura 71: Resultados para 3271i05.png

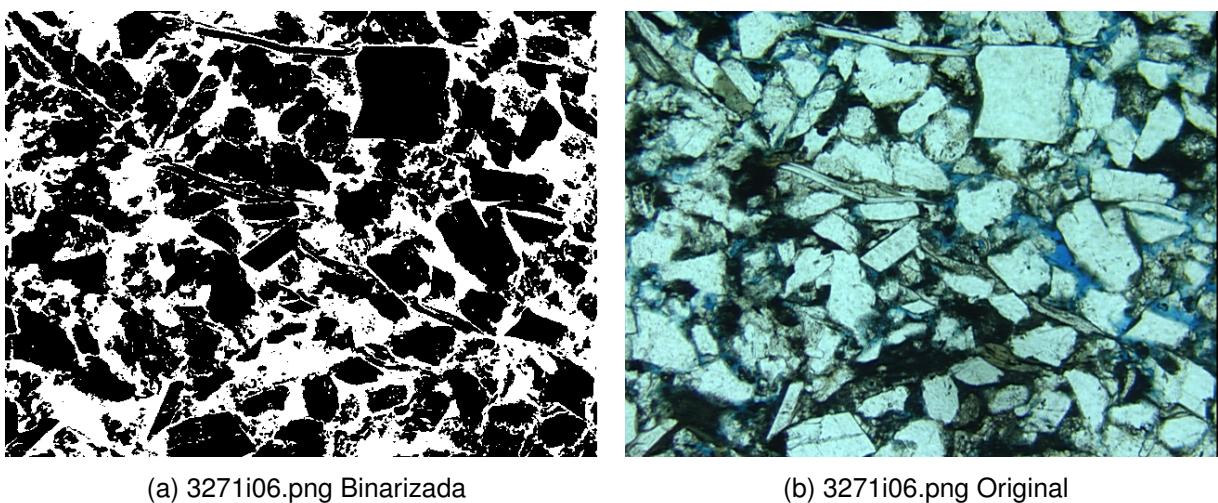


Figura 72: Resultados para 3271i06.png

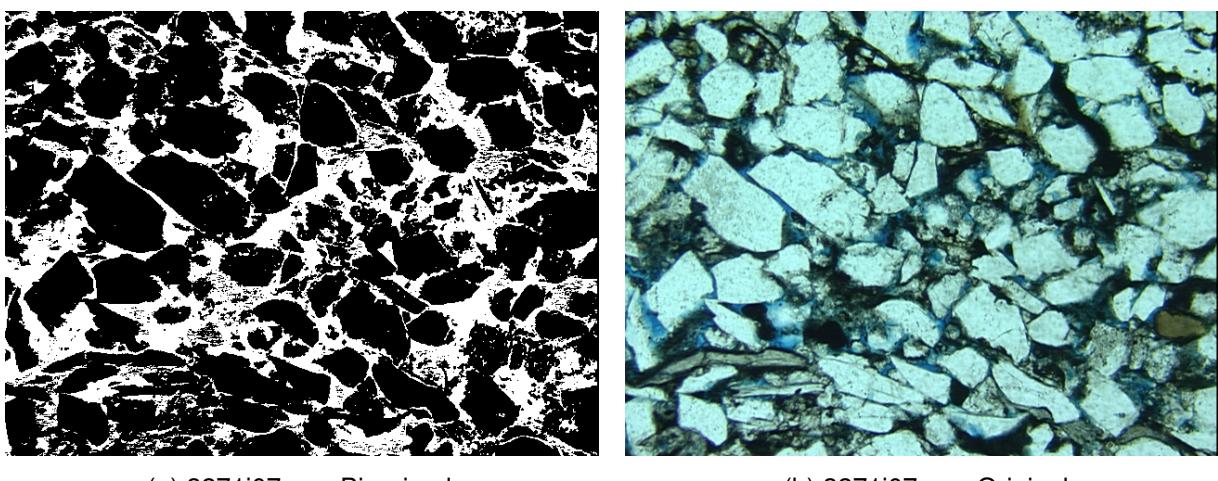


Figura 73: Resultados para 3271i07.png

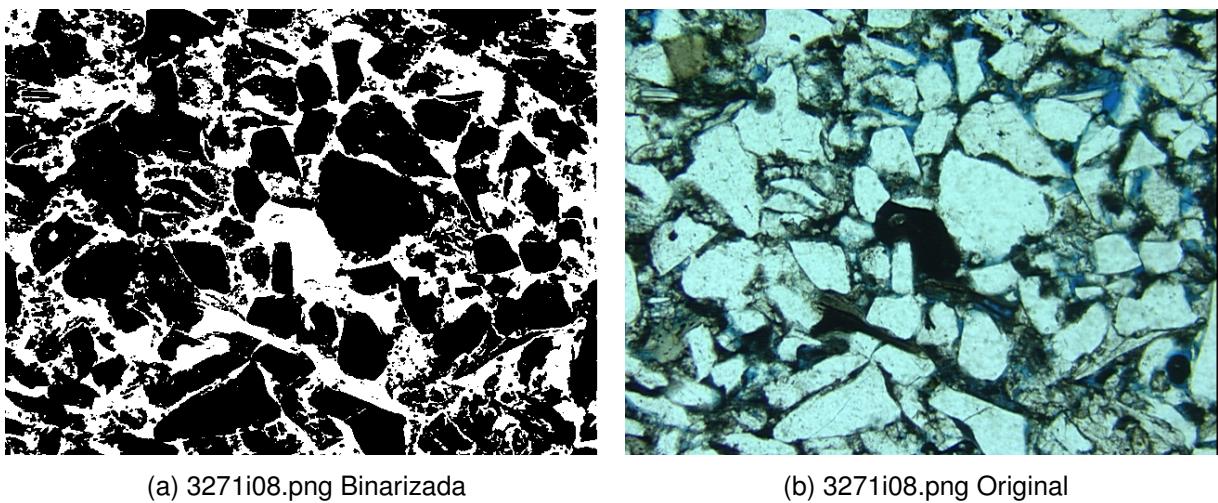


Figura 74: Resultados para 3271i08.png

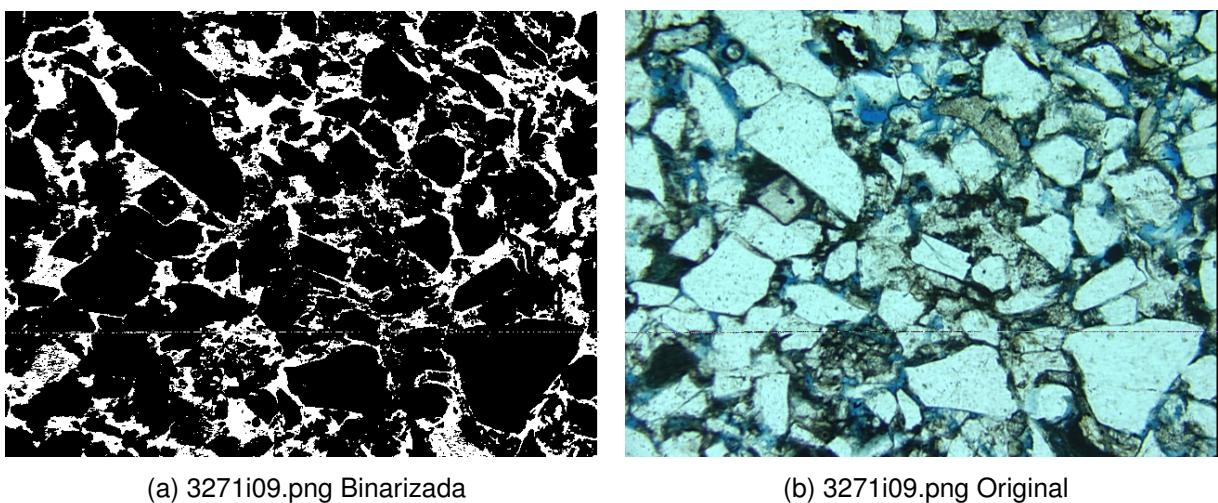


Figura 75: Resultados para 3271i09.png

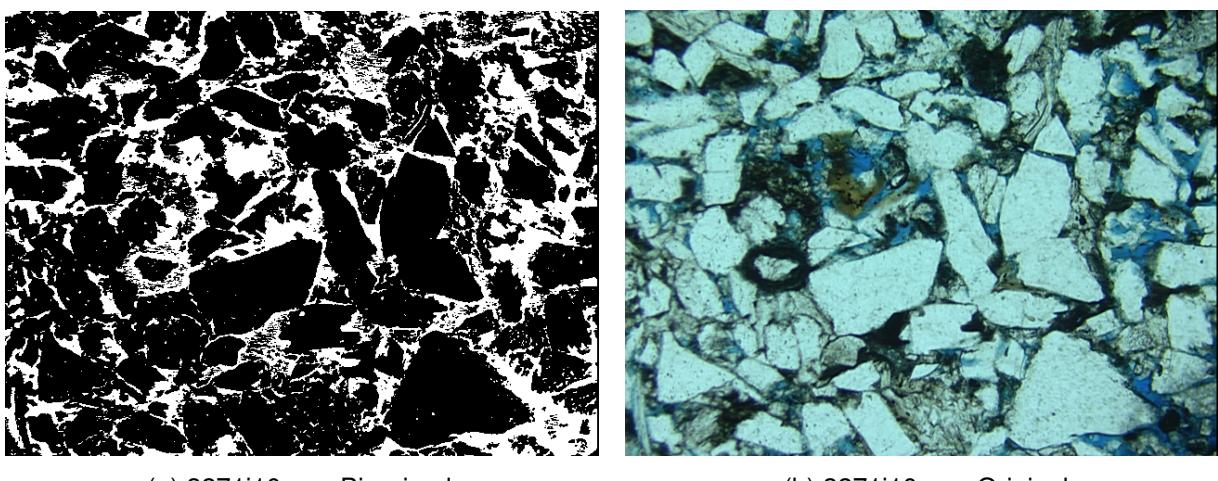


Figura 76: Resultados para 3271i10.png

6.3.2 Tabelas Resultados P148_K2

A Tabela 12 lista os resultados obtidos para as 5 iterações na 10 figuras que representam a categoria P148_K2.

Tabela 12: Resultados P148_K2.

Imagen	Porosidade (%)						
	Iter. 1	Iter. 2	Iter. 3	Iter. 4	Iter. 5	Média	Desvio Padrão
3271i01	24,50%	24,50%	5,27%	27,17%	24,50%	21,19%	8,97%
3271i02	6,24%	6,24%	12,96%	13,48%	6,24%	9,03%	3,83%
3271i03	20,59%	20,59%	17,00%	21,43%	20,59%	20,04%	1,74%
3271i04	9,37%	9,37%	11,95%	10,15%	9,37%	10,04%	1,12%
3271i05	24,62%	24,62%	29,25%	25,56%	24,62%	25,73%	2,01%
3271i06	37,84%	37,84%	32,46%	31,14%	37,84%	35,42%	3,34%
3271i07	30,43%	30,43%	27,48%	37,56%	30,43%	31,26%	3,75%
3271i08	33,87%	33,87%	32,21%	31,06%	33,87%	32,98%	1,29%
3271i09	22,58%	22,58%	14,85%	22,03%	22,58%	20,93%	3,41%
3271i10	27,03%	27,03%	21,36%	25,06%	27,03%	25,50%	2,47%

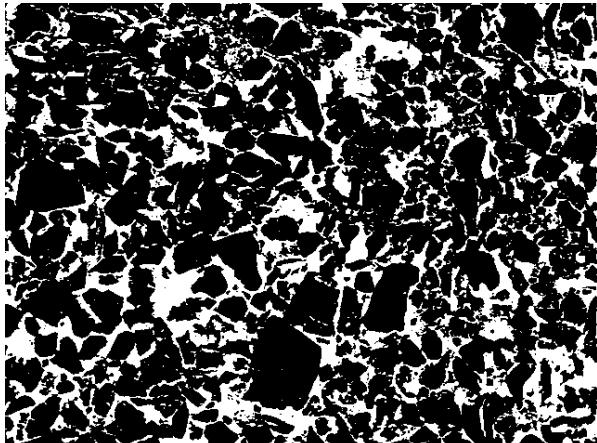
6.3.3 Análise Resultados P148_K2

As amostras dessa categoria foram de longe as que apresentaram os resultados mais heterogêneos. Isso porque seus poros são bem pequenos e a qualidade visual da imagem deixava um pouco a desejar. Os tons de azul acentuados confundiram no momento da coleta de informações. A cor dos poros era por vezes muito próxima da cor da matriz sólida. Acredita-se que essa característica também possa ter provocado a rede neural a se confundir ao realizar a coleta. As médias dos resultados variaram entre 9% e 36%. A amostra 3271i02 foi de fato a mais complicada de se realizar a coleta, o que pode ser justificado se for observada Figura 68b. Além disso, algumas amostras dessa categoria possuíam manchas escuras, que poderiam ser explicadas ou óleo incrustado na rocha, ou algum problema no momento da aplicação da resina em laboratório, bem como mostra Gaspari *et al.* (2006). Essa incerteza quando a natureza dessas regiões podem ter provocado a heterogeneidade de resultados em algumas amostras, principalmente na 3271i01, que em uma das iterações resultou em um valor de porosidade igual à aproximadamente 5.

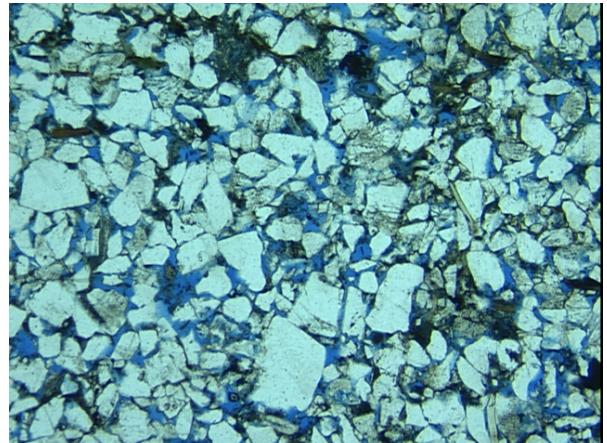
6.4 Resultados para P240_K104

6.4.1 Imagens P240_K104

As Figuras 77, 78, 79, 80, 81, 82, 83, 84, 85 e 86 mostram os melhores resultados de binarização para as imagens que representam a categoria P240_K104.

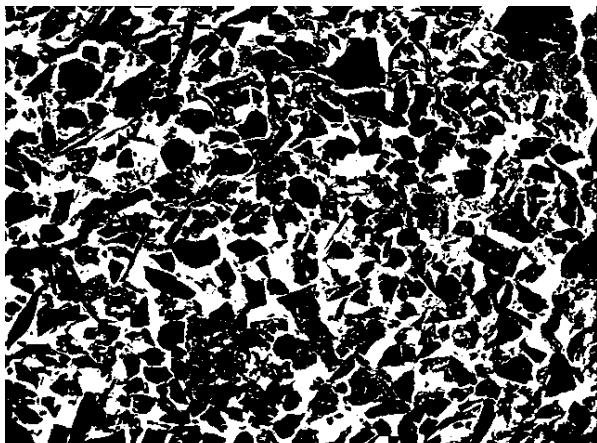


(a) 3251i01.png Binarizada

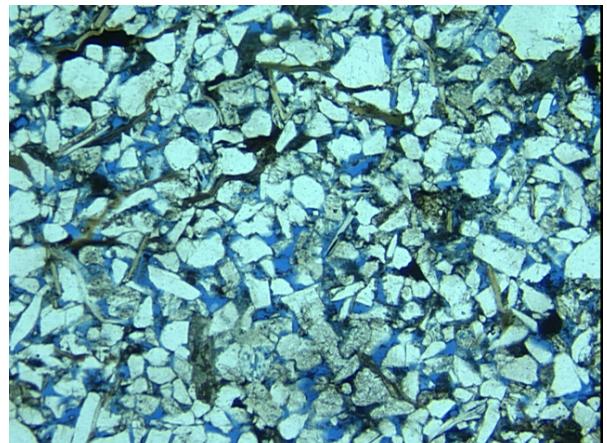


(b) 3251i01.png Original

Figura 77: Resultados para 3251i01.png



(a) 3251i02.png Binarizada



(b) 3251i02.png Original

Figura 78: Resultados para 3251i02.png

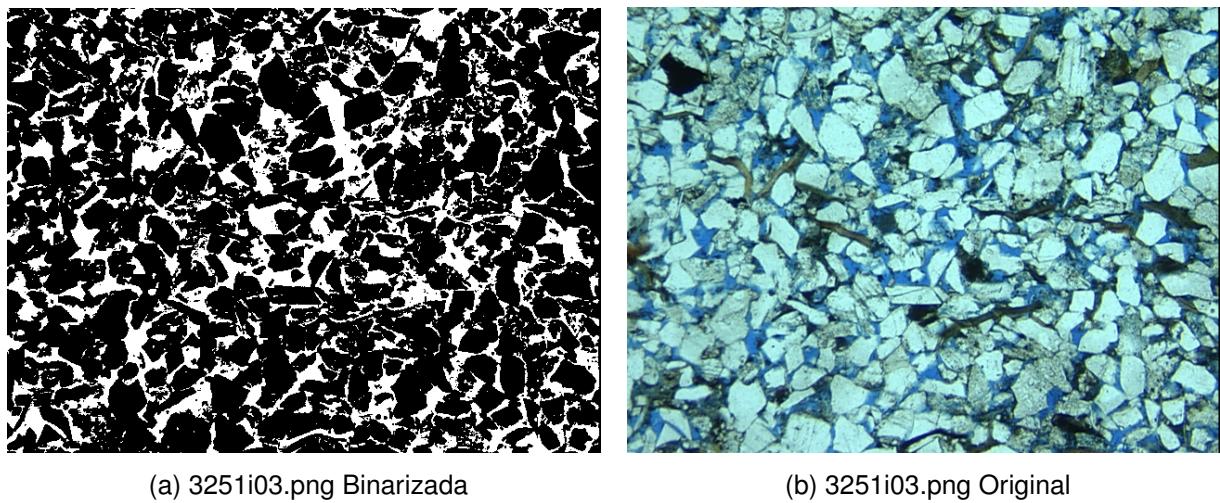


Figura 79: Resultados para 3251i03.png

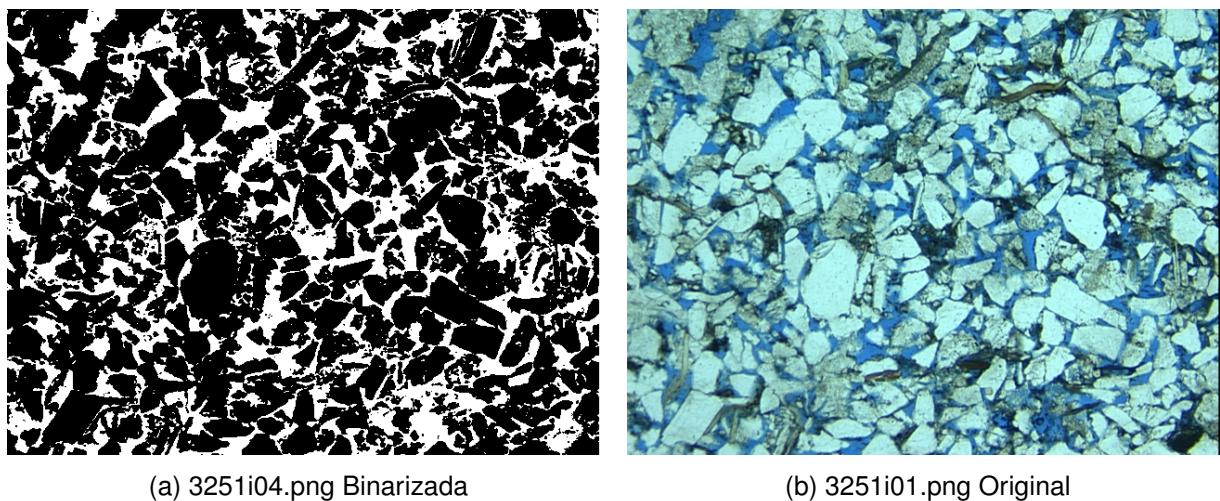


Figura 80: Resultados para 3251i04.png

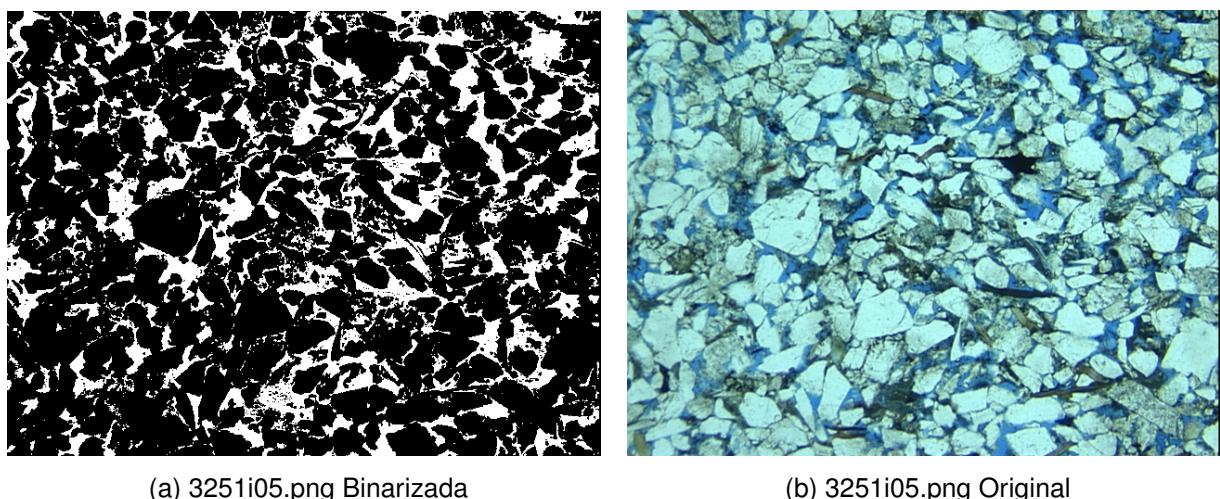


Figura 81: Resultados para 3251i05.png

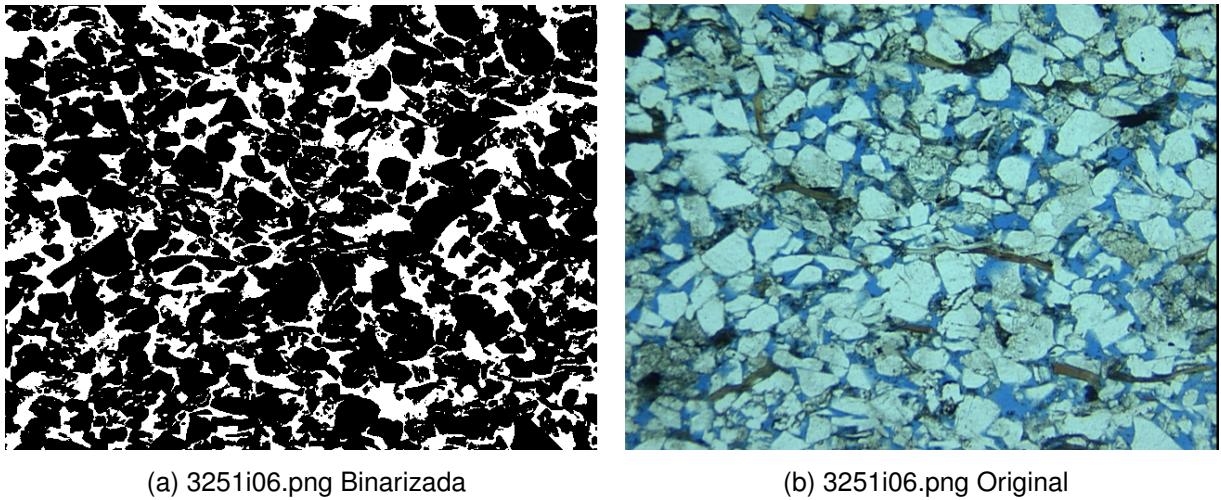


Figura 82: Resultados para 3251i06.png

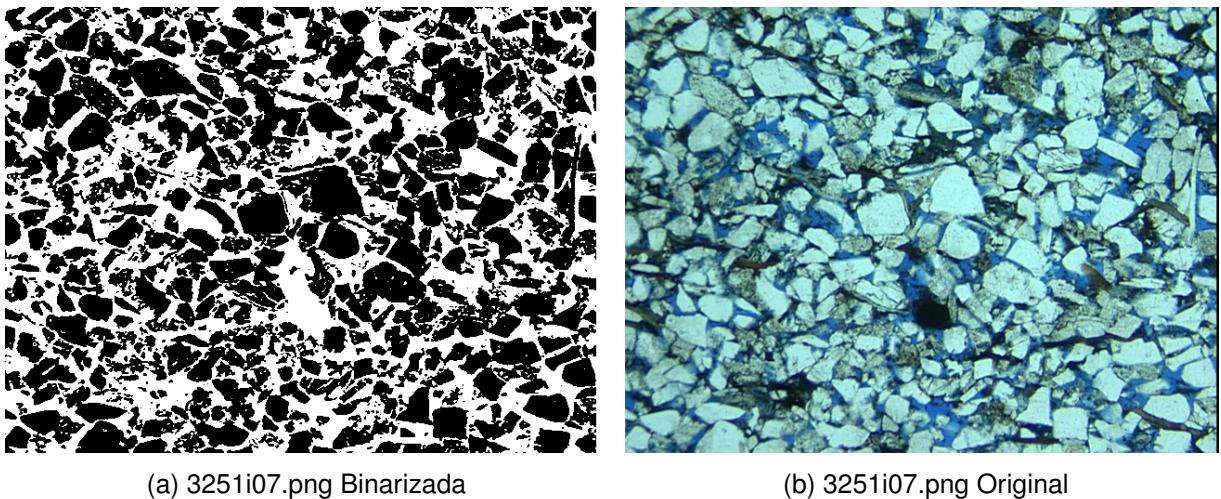


Figura 83: Resultados para 3251i07.png

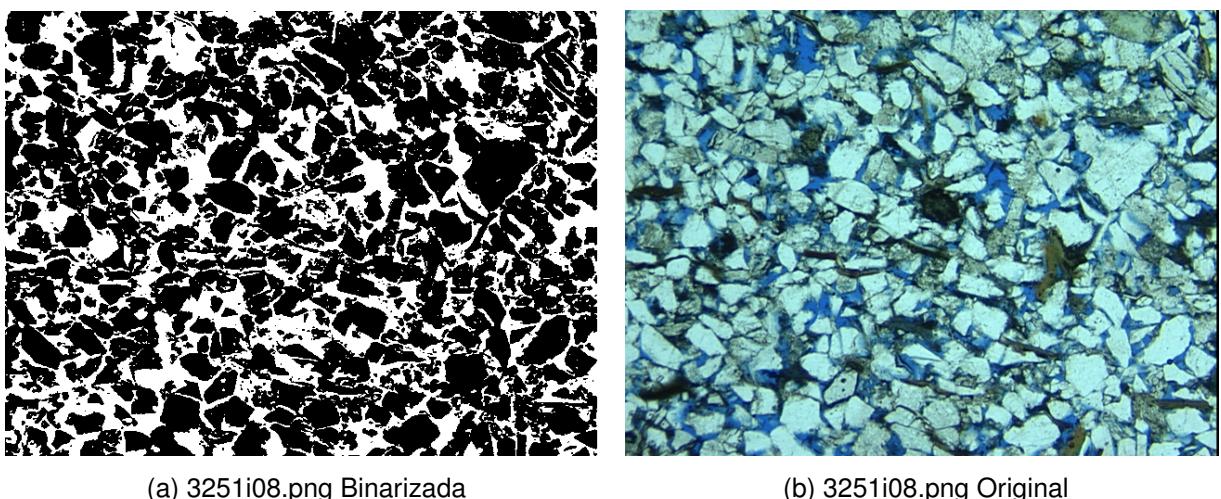


Figura 84: Resultados para 3251i08.png

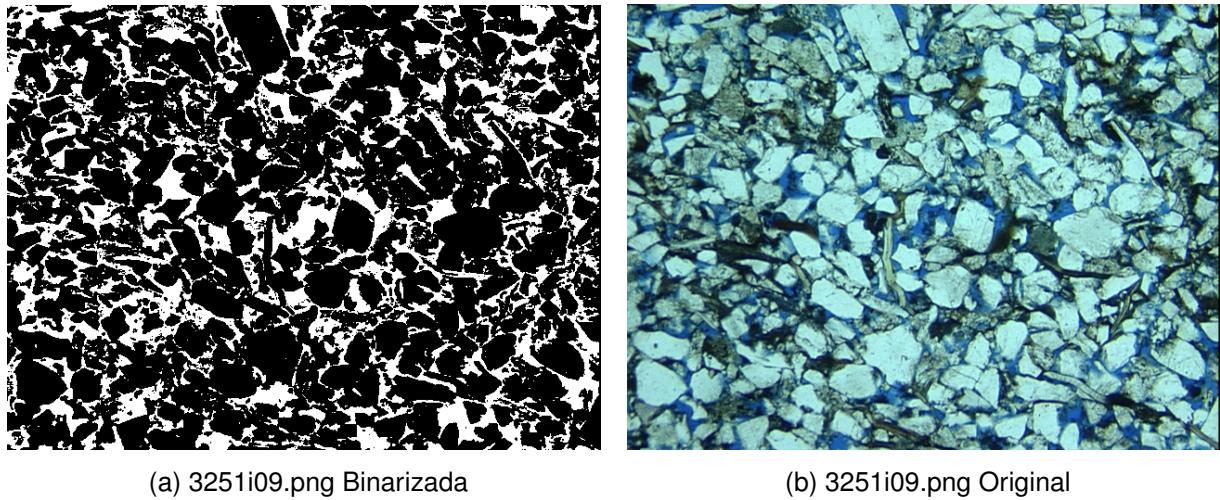


Figura 85: Resultados para 3251i09.png

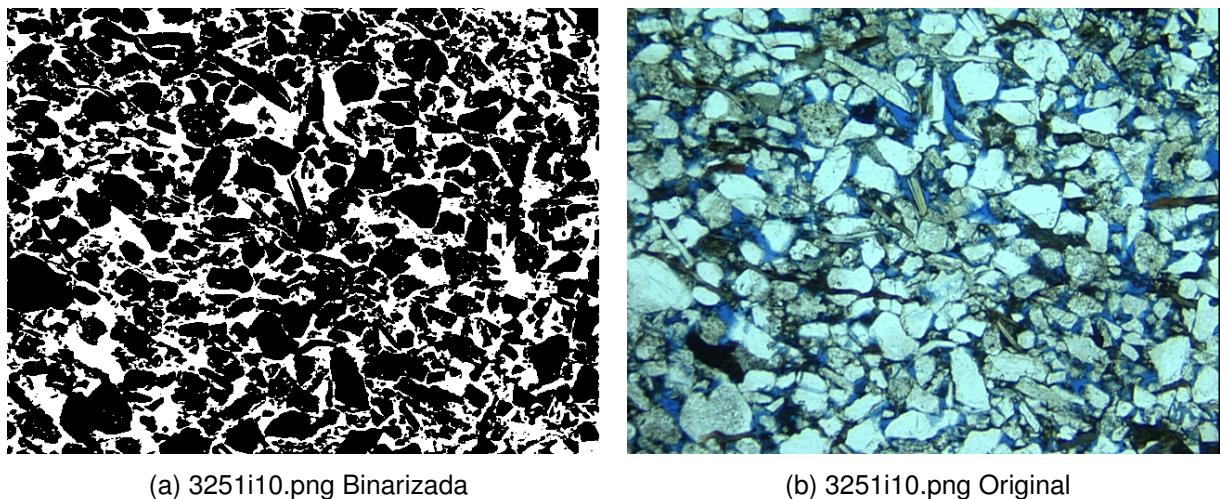


Figura 86: Resultados para 3251i10.png

6.4.2 Tabelas Resultados P240_K104

A Tabela 13 lista os resultados obtidos para as 5 iterações na 10 figuras que representam a categoria P240_K104.

Tabela 13: Resultados P240_K104.

Imagen	Porosidade (%)						
	Iter. 1	Iter. 2	Iter. 3	Iter. 4	Iter. 5	Média	Desvio Padrão
3251i01	27,61%	27,61%	37,30%	34,31%	34,74%	32,31%	4,45%
3251i02	34,11%	34,11%	38,65%	36,40%	35,91%	35,84%	1,88%
3251i03	27,75%	27,75%	34,47%	33,49%	32,78%	31,25%	3,25%
3251i04	31,88%	31,88%	34,30%	34,47%	34,60%	33,42%	1,42%
3251i05	25,67%	25,67%	31,15%	30,61%	30,66%	28,75%	2,82%
3251i06	28,52%	28,52%	35,61%	34,73%	34,66%	32,41%	3,57%
3251i07	43,48%	43,48%	38,20%	36,21%	35,99%	39,47%	3,76%
3251i08	35,73%	35,73%	39,19%	37,10%	36,72%	36,90%	1,42%
3251i09	27,94%	27,94%	40,94%	36,39%	36,56%	33,96%	5,78%
3251i10	33,40%	33,40%	40,95%	37,07%	36,64%	36,29%	3,13%

6.4.3 Análise Resultados P240_K104

Em relação à categoria anterior, pode-se dizer que as amostras em P240_K104 mostram resultados mais bem comportados, ainda que suas médias estejam acima do valor de porosidade medido em laboratório. O fato dos porosos das amostras dessa categoria serem um pouco maiores de fato ajudou a manter uma certa consistência na coleta de dados. Ainda assim, a tonalidade azulada presente na imagem promovem algumas confusões nessa etapa. Novamente, essa característica pode também explicar o fato das dos valores da média estarem acima do valor de porosidade esperados. O que vale ser destacado aqui é o fato de que o modelo de rede neural entregou aqui as imagens com os limites das regiões mais bem destacados. O uso de amostras com mais qualidade poderiam resultar em binarizações ainda mais precisas.

6.5 Resultados para P262_K441

6.5.1 Imagens P262_K441

As Figuras 87, 88, 89, 90, 91, 92, 93, 94, 95 e 96 mostram os melhores resultados de binarização para as imagens que representam a categoria P262_K441.

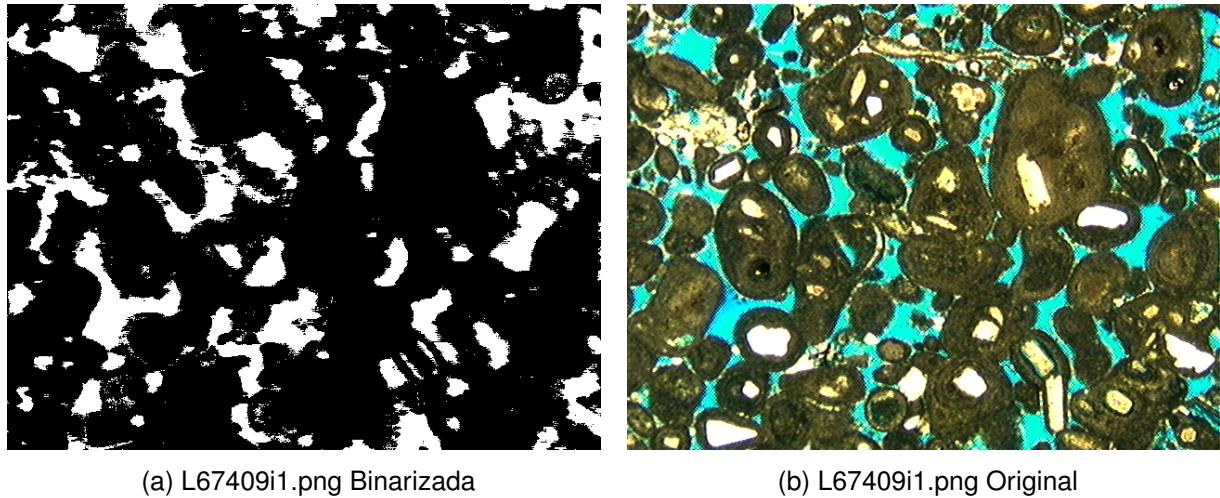


Figura 87: Resultados para L67409i1.png

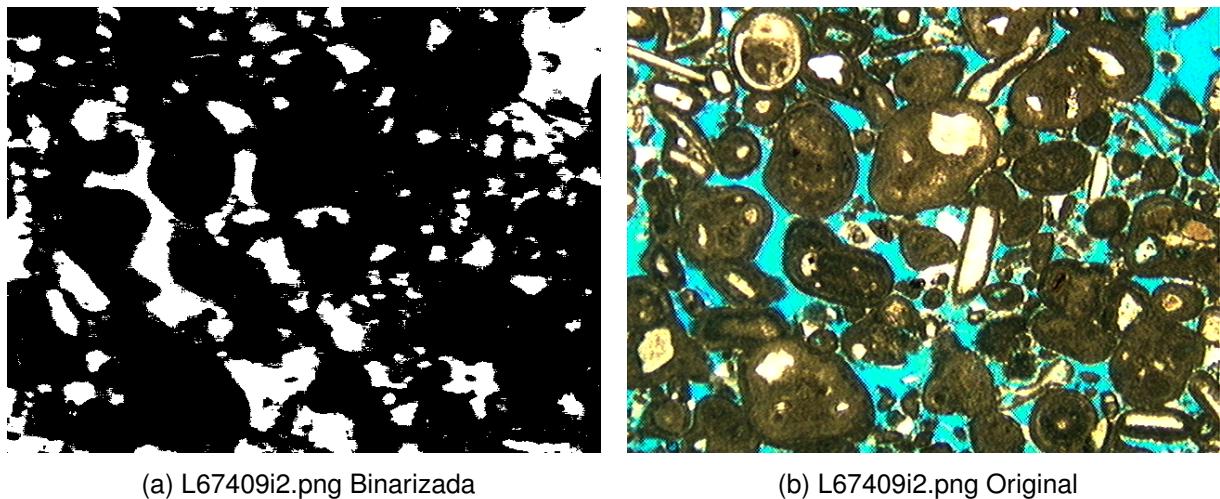


Figura 88: Resultados para L67409i2.png

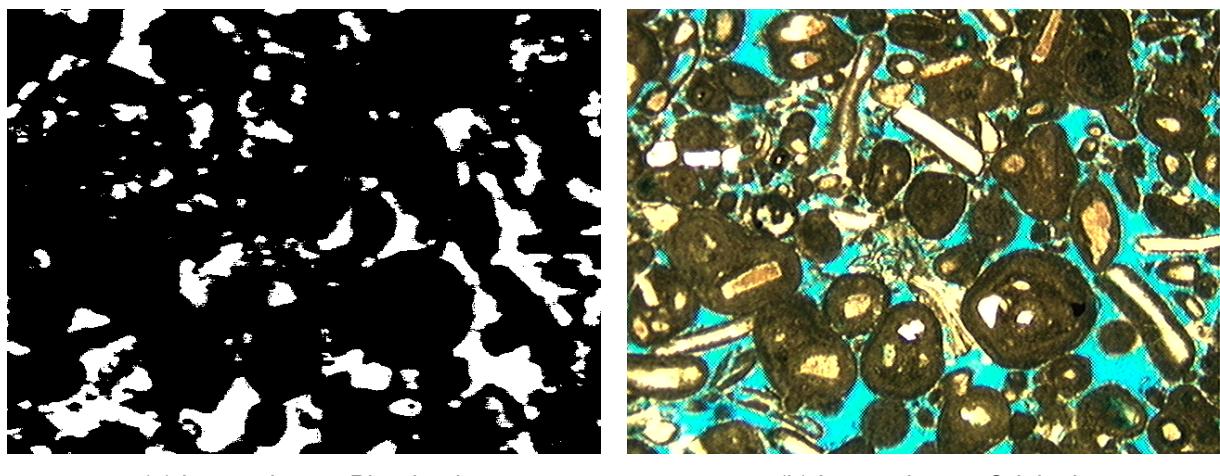


Figura 89: Resultados para L67409i3.png

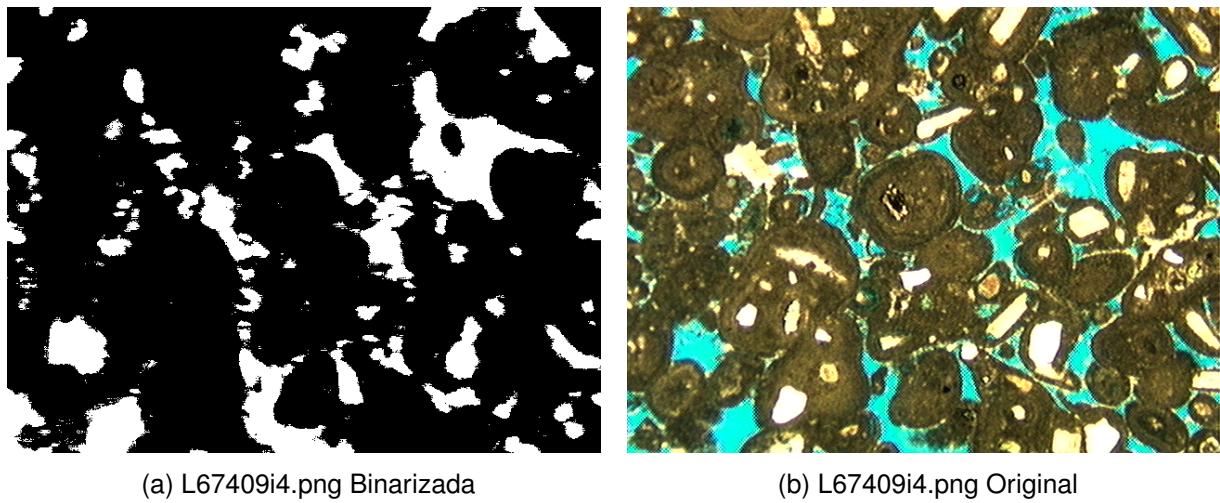


Figura 90: Resultados para L67409i4.png

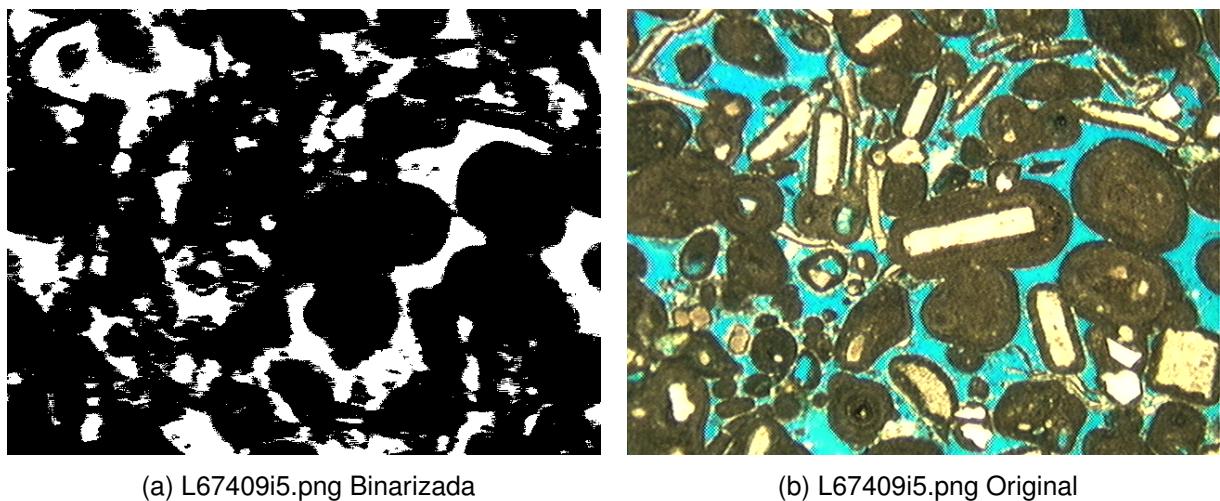


Figura 91: Resultados para L67409i5.png

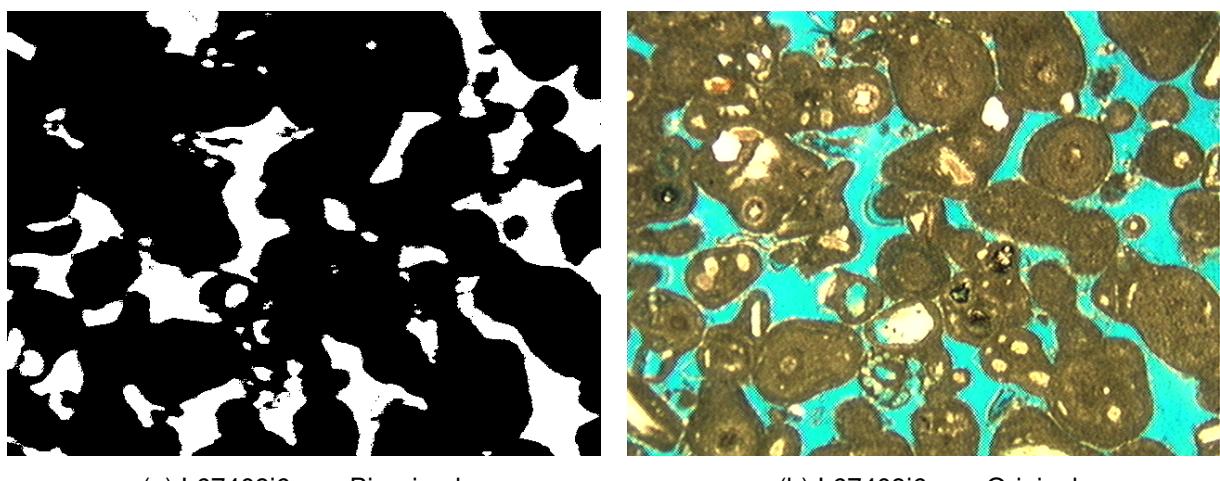


Figura 92: Resultados para L67409i6.png

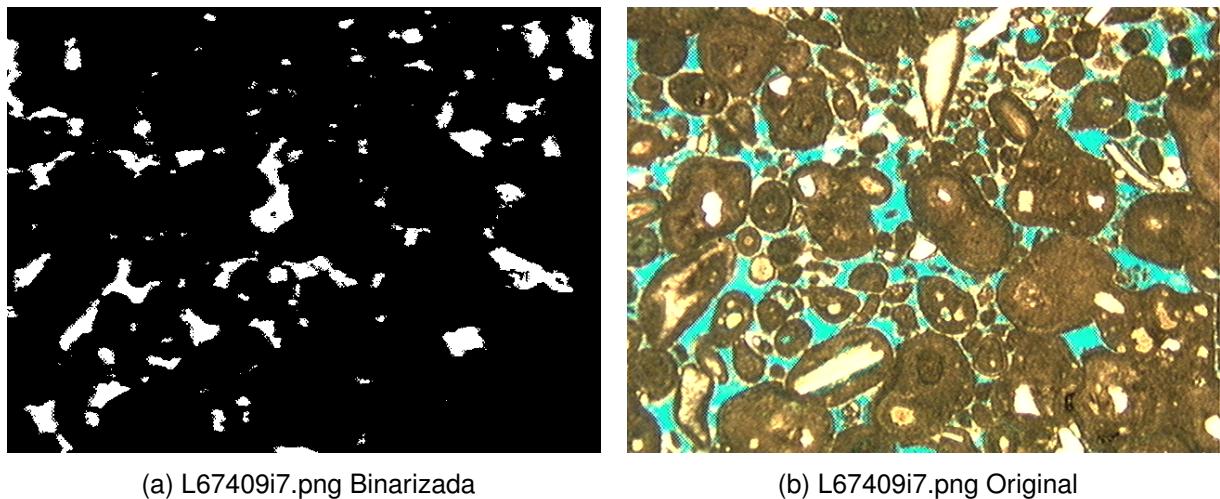


Figura 93: Resultados para L67409i7.png

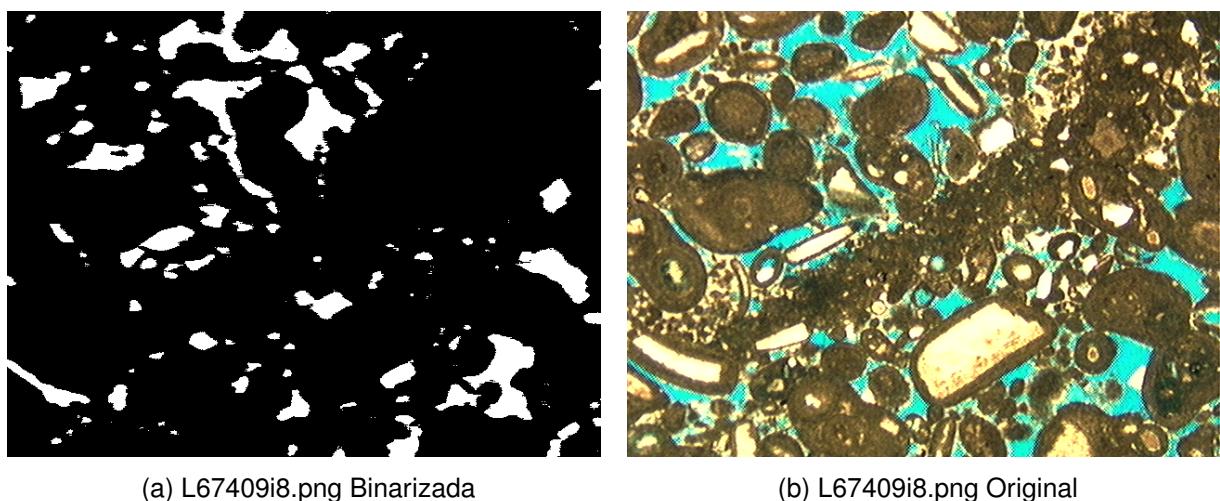


Figura 94: Resultados para L67409i8.png

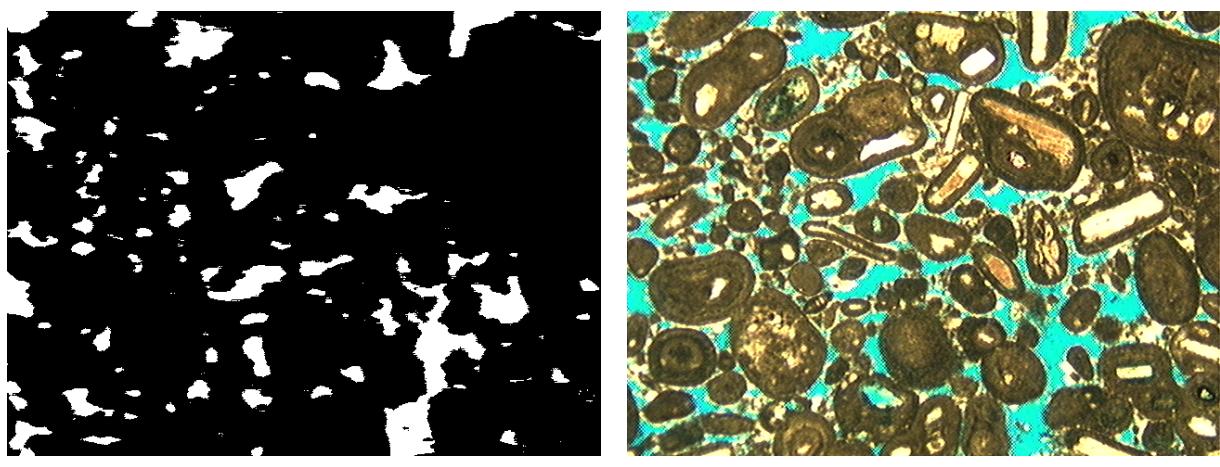


Figura 95: Resultados para L67409i9.png

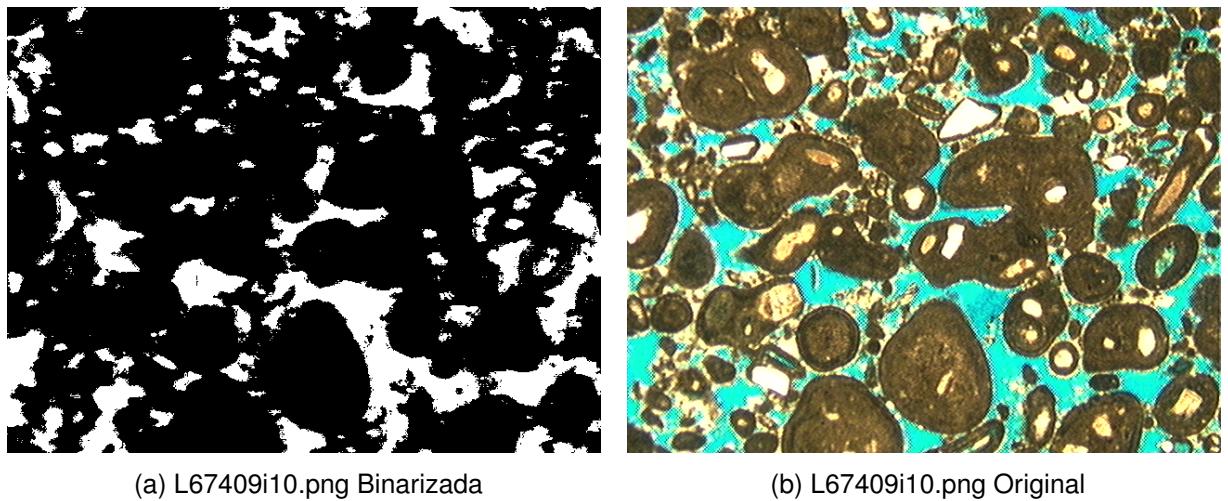


Figura 96: Resultados para L67409i10.png

6.5.2 Tabelas Resultados P262_K441

A Tabela 14 lista os resultados obtidos para as 5 iterações na 10 figuras que representam a categoria P262_K441.

Tabela 14: Resultados P262_K441.

Imagen	Porosidade (%)						
	Iter. 1	Iter. 2	Iter. 3	Iter. 4	Iter. 5	Média	Desvio Padrão
L67409i1	20,13%	20,13%	20,13%	16,13%	21,23%	19,55%	1,97%
L67409i2	19,44%	19,44%	19,44%	15,66%	20,05%	18,81%	1,78%
L67409i3	16,28%	16,28%	16,28%	15,27%	20,06%	16,84%	1,85%
L67409i4	17,00%	17,00%	17,00%	11,51%	16,16%	15,73%	2,39%
L67409i5	22,07%	22,07%	22,07%	17,81%	22,08%	21,22%	1,91%
L67409i6	20,76%	20,76%	20,76%	19,87%	21,05%	20,64%	0,45%
L67409i7	7,63%	7,63%	7,63%	8,69%	10,05%	8,33%	1,07%
L67409i8	10,69%	10,69%	10,69%	10,41%	10,40%	10,58%	0,16%
L67409i9	11,19%	11,19%	11,19%	11,83%	11,05%	11,29%	0,31%
L67409i10	19,61%	19,61%	19,61%	16,40%	20,05%	19,06%	1,50%

6.5.3 Análise Resultados P262_K441

A última categoria de amostras, P262_K441, possuía as amostras de pior qualidade. A regiões de fronteira entre os poros acabaram não ficando tão definidas quanto

aquelas observadas para a categoria P240_K104. Ainda assim, entregou os resultados mais homogêneos para as iterações. Os poros nas amostras eram suficientemente grandes e a cor da resina na imagens garantia que a coleta seria realizada sem maiores problema. Vale ressaltar que as imagens dessa categoria poderiam entregar bons resultados se sua resolução fosse um pouco mais alta. Além disso ela seria um ótimo exemplo para o caso de se buscar a segmentação de diferentes regiões, além de poros e matriz rochosa, uma vez que possui cores bem destacadas para outros minerais.

6.6 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia pelo Mesmo Usuário Repetindo o Treinamento em Diferentes Dias

Observando os resultados obtidos para as categorias listadas nas seções anteriores, pode-se destacar que as amostras da categoria P240_K104 entregaram o melhor resultados de segmentação, mesmo que seus valores de porosidade não estejam exatamente condicentes com aqueles medidos em laboratório. A porosidade absoluta pelo algoritmo é descrita como absoluta, uma vez que é levado em consideração a razão entre a soma de pixels da cor branca e a soma total de pixels. O valore de porosidade medido em laboratório pode conter alguma margem de erro, principalmente se for considerado problemas na aplicação da resina.

As amostras das categorias Berea200 e Berea500 não puderam ter seus valores de porosidade comparados com valores reais. Mesmo assim é possível tirar algumas conclusões dos resultados obtidos, como o fato da qualidade da imagem impactar diretamente no resultado da segmentação. As regiões de contorno dos grão dessas amostras acabaram sofrendo um pouco devido a natureza das imagens.

Vale ressaltar também que a experiência do usuário é fator crucial para se analisar os resultados descritos. Com um número maior de iterações ou imagens mais diversificadas talvez fosse possível obter resultados mais próximos da realidade para algumas amostras. O fato de redes neurais também serem dependentes de grandes quantidades de dados também pode ter sido um fator relevante a ser considerado. O processo de coleta é cansativo e demanda uma concentração do usuário que por vezes pode ser perdida, provocando algumas falhas por erro humano. O uso de técnicas mais generalistas e menos dependentes de dados poderiam de fato mitigar esse fato (RYAN *et al.*, 1997; BAKER; ELLISON, 2008; JAECH *et al.*, 2016).

6.7 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia por Usuários Distintos

Os valores de porosidade das imagens dos voluntários é descrito na Tabela 15.

Tabela 15: Valores de Porosidade das Análises dos Voluntários.

Imagens	Voluntário 1	Voluntário 2	Voluntário 3	Voluntário 4
I212	30,2003 %	31,2881 %	28,1389 %	21,6879 %
I310	33,2604 %	31,9063 %	31,6811 %	21,4062 %
3271i01	14,0071 %	10,6523 %	15,9402 %	21,6104 %
3251i01	27,7952 %	30,1705 %	23,0253 %	33,7577 %
L67409i1	27,4941 %	25,6866 %	28,2072 %	16,5648 %

6.8 Análise dos Resultados Considerando Aplicação da Metodologia por Usuários Leigos x Treinados

Sobre os dados coletados por diferentes tipos de voluntários, pode-se concluir que existe um impacto nos valores de porosidade obtidos de acordo com o *background* de cada um deles. Observa-se que os valores obtidos pelo voluntário 4 foram os que mais se afastaram dos valores de porosidade real de cada uma das imagens. É provável que isso tenha ocorrido devido a baixa quantidade de dados coletados durante sua iteração. Isso também reforça que a quantidade de dados é crucial para que sejam obtidos bons resultados com algoritmos de inteligência artificial.

Os voluntários 1, 2 e 3 coletaram valores semelhantes e por isso obtiveram resultados tão próximos. Isso mostra que a experiência que o usuário possui ao treinar uma algoritmo de inteligência artificial é muito importante para que bons resultados sejam alcançados.

6.9 Análise Consolidada dos Resultados

Observando os valores de obtidos pelos voluntários, e considerando que as análises realizadas pelo usuário na Seções 6.1, 6.2, 6.3, 6.4 e 6.5 que se enquadria na mesma categoria que os voluntários 1 e 2, era de se esperar uma certa disparidade nos valores obtidos. Conforme foi explicado antes os fatores qualidade das imagens,

número de dados a serem coletados (devido a natureza de aprendizagem das redes neurais), e a experiência profissional dos dos usuários, foram peças chaves para obtenção desses valores.

7 Conclusões

Apresenta-se nesta capítulo as conclusões e sugestões para trabalhos futuros.

7.1 Conclusões

Conforme explicado anteriormente, o uso de algoritmos de inteligência artificial é cada vez mais comum nas mais diferentes áreas tecnológicas e de pesquisa, especialmente no campo da engenharia. O uso de tal tecnologia torna a execução de tarefas complexas, como o modelo de classificação e de predição, em um curto espaço de tempo possível. Na prática estamos conseguindo automatizar processos, mas, agora, considerando o "treinamento humano".

Mais especificamente no âmbito da engenharia de reservatórios, o uso de redes neurais e visão computacional permitem que sejam realizadas análises para descrever características petrofísicas de uma amostra sem precisar danificá-la.

Neste trabalho foi mostrado como valores de porosidade absoluta podem ser obtidas poder meio de modelos inteligentes que permitem a segmentação de imagens em regiões de poros e de matriz sólida, em um tempo relativamente mais curto e com precisão semelhante a análises físicas. Além disso o desenvolvimento desses modelos se deu utilizando tecnologias de código aberto, o que torna mais fácil a reprodução dos resultados aqui descritos.

Este trabalho teve como objetivo geral desenvolver métodos de inteligência artificial capazes de reconhecer padrões relevantes para a análise das propriedades petrofísicas em imagens de rochas reservatórios. Procurou-se estudar diferentes métodos de aprendizagem de máquina e aprendizagem profunda aplicadas à análise de imagens, e desenvolver aplicações que pudessem tornar possível aplicação desses modelos em exemplos do mundo real. Dentre essas aplicações estariam scripts em *python* para utilização das técnicas de inteligência artificial e uma ferramenta para anotação de regiões de interesse em amostras de rocha digital em C++/QT.

A obtenção dos resultados para que os objetivos descritos anteriormente fossem alcançados se deu na forma de um procedimento descrito na Figura 55, onde as informações de cor dos pixels das regiões de interesse eram coletados e salvos em um arquivo no formato *.dat*. Esse arquivo é utilizado como *inputs* de uma rede neural desenvolvida utilizando a biblioteca de *Machine Learning PyTorch*. A saída do *script* de treinamento é um outro arquivo no formato *.pt*, que contém os valores dos *biases* e pesos da rede neural treinada. Esse modelo salvo é então aplicado sobre a imagem a ser binarizada. Por fim, é calculado o valor de porosidade para a nova imagem gerada no processo. Todo esse procedimento foi repetido para imagens contidas acervo digital do Prof. DSc. André Duarte Bueno.

Para esse trabalho foi desenvolvido um único modelo de rede neural do tipo *feed-forward*, com 3 camadas profundas, cada uma com 4 neurônios, conforme mostrado na Figura 42. Como função de ativação foi utilizada função *ReLU* mostrada na Figura 28. Para a ultima camada foi aplicada a função *softmax* seguida da aplicação do logaritmo natural do valor obtido. Como otimizador foi escolhido o algoritmo *Adam* e, por fim, a função de perda *NLL Loss*, ou, *Negative Log-Likelihood Loss*.

Como resultado, a duração, tanto do treinamento, quanto a aplicação do modelo duraram na ordem dos milissegundos, o que mostra a capacidade desses algoritmos entregar resultados de forma rápida.

Este trabalho mostra como tecnologias como *machine learning* podem ser muito úteis na obtenção de valores de porosidade em amostras de rochas reservatórios. Além disso, o uso de ferramentas de anotação podem ajudar a tornar o processo de coleta de dados menos tedioso e maçante. É importante reforçar que a qualidade dos resultados obtidos está relacionado diretamente à experiência profissional do usuário e seu *background* em no que se diz respeito à engenharia e geologia do petróleo, como foi salientado no Capítulo 6.9.

O trabalho mostrou e comparou resultados em três situações diferentes:

- Um mesmo usuário repete o treinamento em dias diferentes;
- Diferentes usuários binarizam as mesmas imagens.
- Finalmente, compara-se o resultado obtido por usuários leigos x experientes.

Os softwares foram desenvolvidos com a licença GPL e estarão disponibilizadas no *github* do Idsc (<https://github.com/Idsc>) além do *github* do autor¹, de forma que al-

¹Ferramenta para Anotação de Regiões de Interesse: <https://github.com/herveisjohnny2/rock-image>

nos de programação e disciplinas de inteligência artificial poderão fazer o *download*, uso e alteração dos modelos e *softwares* desenvolvidos, servindo o mesmo como um *software* educativo.

7.2 Sugestões Para Trabalhos Futuros

- Utilizar a ferramenta de anotação de regiões de interesse para classificação e segmentação de não apenas regiões de poros e matriz sólida, mas também para os diferentes componentes mineralógicos que compõem a imagem.
- Aplicar o modelo de rede neural em outras amostras de rochas reservatórios além daquelas descritas neste trabalho.
- Portar *scripts* escritos em *python* para C++ utilizando o *frontend* da biblioteca *PyTorch* para a linguagem.
- Integrar a ferramenta de anotação de regiões de interesse com o software *Laboratório Virtual de Petrofísica* (*LVP* - <https://github.com/lpsc/lvp>), de modo a facilitar o processo de obtenção das propriedades petrofísicas da amostra de rocha digital.
- Desenvolvimento de um serviço que possa armazenar dados coletados para diversos tipos de amostras, criando uma base de dados.
- Desenvolvimento de uma versão para Web da ferramenta de anotação de regiões de interesse. A instalação local pode se tornar um pouco complicada para usuários com menos conhecimento de informática, algo se já não ocorreria com uma aplicação *hosteada* em um serviço de *cloud*. Com mais pessoas utilizando a ferramenta, mais dados poderiam ser coletados e armazenados para diferentes tipos de amostras de rocha, possibilitando o treinamento de redes cada vez mais inteligentes.
- Aplicar outras arquiteturas de redes neurais. O uso de redes no formato *feed-forward* são excelentes para o desenvolvimento de um modelo inicial, mas para que mais propriedades possam ser extraídas de uma determinada amostra, o uso de redes convolucionais, por exemplo, podem se tornar bastante úteis, como foi discutido no Capítulo 2.

Referências

- AHMED, T. *Reservoir engineering handbook*. [S.I.]: Gulf professional publishing, 2018.
- ALQAHTANI, N.; ARMSTRONG, R. T.; MOSTAGHIMI, P. et al. Deep learning convolutional neural networks to predict porous media properties. In: SOCIETY OF PETROLEUM ENGINEERS. *SPE Asia Pacific oil and gas conference and exhibition*. [S.I.], 2018.
- AMYX, J.; BASS, D.; WHITING, R. L. et al. *Petroleum reservoir engineering physical properties*. [S.I.: s.n.], 1960.
- ANDRÄ, H.; COMBARET, N.; DVORKIN, J.; GLATT, E.; HAN, J.; KABEL, M.; KEEHM, Y.; KRZIKALLA, F.; LEE, M.; MADONNA, C. et al. Digital rock physics benchmarksâpart i: Imaging and segmentation. *Computers & Geosciences*, Elsevier, v. 50, p. 25–32, 2013.
- ARCHER, J. S.; WALL, C. G. *Petroleum engineering: principles and practice*. [S.I.]: Springer Science & Business Media, 2012.
- BAKER, L.; ELLISON, D. Optimisation of pedotransfer functions using an artificial neural network ensemble method. *Geoderma*, Elsevier, v. 144, n. 1-2, p. 212–224, 2008.
- BHUYAN, M. K. *Computer vision and image processing: Fundamentals and applications*. [S.I.]: CRC Press, 2019.
- BISHOP, C. M. *Pattern recognition and machine learning*. [S.I.]: springer, 2006.
- BREBISSON, A. D.; VINCENT, P. An exploration of softmax alternatives belonging to the spherical loss family. *arXiv preprint arXiv:1511.05042*, 2015.
- BUENO, A. D. *Apostila da Disciplina: LEP01506 Análise de Imagens Aplicada*. [S.I.: s.n.].
- CASTELO, F. W. L. et al. Estimativa de porosidade em lâminas petrográficas através da morfologia matemática binária. Universidade Federal do Pará, 2013.
- CHOLLET, F. et al. *Deep learning with Python*. [S.I.]: Manning New York, 2018. v. 361.
- COSSE, R. *Basics of Reservoir Engineering (Institut Francais Du Petrole Publications)*. [S.I.]: Technip, 1993.
- CUNHA, A. R. et al. Caracterização de sistemas porosos de rochas reservatório de petróleo a partir da extração de redes poro-ligações. Florianópolis, 2012.
- DAKE, L. P. *Fundamentals of reservoir engineering*. [S.I.]: Elsevier, 1983.

- DISTANTE, A.; DISTANTE, C.; DISTANTE; WHEELER. *Handbook of Image Processing and Computer Vision*. [S.I.]: Springer, 2020.
- EZEKWE, N. *Petroleum reservoir engineering practice*. [S.I.]: Pearson Education, 2010.
- GASPARI, H. C. d. et al. Caracterização de microestruturas porosas a partir da análise de imagens digitais: permeabilidade intrínseca e fator de formação. Florianópolis, SC, 2006.
- GONZALEZ, R.; WOODS, R. *Processamento Digital de Imagens. Book*. [S.I.]: São Paulo: Pearson Pretience Hall, 2010.
- GOODFELLOW, I.; BENGIO, Y.; COURVILLE, A.; BENGIO, Y. *Deep learning*. [S.I.]: MIT press Cambridge, 2016. v. 1.
- HAYKIN, S. *Redes neurais: princípios e prática*. [S.I.]: Bookman Editora, 2007.
- HÉBERT, V.; PORCHER, T.; PLANES, V.; LÉGER, M.; ALPEROVICH, A.; GOLDLUECKE, B.; RODRIGUEZ, O.; YOUSSEF, S. Digital core repository coupled with machine learning as a tool to classify and assess petrophysical rock properties. In: EDP SCIENCES. *E3S Web of Conferences*. [S.I.], 2020. v. 146, p. 01003.
- HU, Y.; HUBER, A.; ANUMULA, J.; LIU, S.-C. Overcoming the vanishing gradient problem in plain recurrent networks. *arXiv preprint arXiv:1801.06105*, 2018.
- IASSONOV, P.; GEBRENEGUS, T.; TULLER, M. Segmentation of x-ray computed tomography images of porous materials: A crucial step for characterization and quantitative analysis of pore structures. *Water Resources Research*, v. 45, n. 9, 2009. Disponível em: <<https://agupubs.onlinelibrary.wiley.com/doi/abs/10.1029/2009WR008087>><https://agupubs.onlinelibrary.wiley.com/doi/abs/10.1029/2009WR008087>.
- JAECH, A.; HECK, L.; OSTENDORF, M. Domain adaptation of recurrent neural networks for natural language understanding. *arXiv preprint arXiv:1604.00117*, 2016.
- JAMES, G.; WITTEN, D.; HASTIE, T.; TIBSHIRANI, R. *An introduction to statistical learning*. [S.I.]: Springer, 2013. v. 112.
- KINGMA, D. P.; BA, J. Adam: A method for stochastic optimization. *arXiv preprint arXiv:1412.6980*, 2014.
- LAKE, L. W. et al. *Petroleum engineering handbook*. [S.I.]: Society of Petroleum Engineers, 2006.
- LEU, L.; BERG, S.; ENZMANN, F.; ARMSTRONG, R. T.; KERSTEN, M. Fast x-ray micro-tomography of multiphase flow in Berea sandstone: A sensitivity study on image processing. *Transport in Porous Media*, Springer, v. 105, n. 2, p. 451–469, 2014.
- LIN, G.; SHEN, C.; HENGEL, A. V. D.; REID, I. Efficient piecewise training of deep structured models for semantic segmentation. In: *Proceedings of the IEEE conference on computer vision and pattern recognition*. [S.I.]: s.n., 2016. p. 3194–3203.

- LIN, W.; LI, X.; YANG, Z.; LIN, L.; XIONG, S.; WANG, Z.; WANG, X.; XIAO, Q. A new improved threshold segmentation method for scanning images of reservoir rocks considering pore fractal characteristics. *Fractals*, World Scientific, v. 26, n. 02, p. 1840003, 2018.
- LINDEN, J. H. van der; NARSILIO, G. A.; TORDESILLAS, A. Machine learning framework for analysis of transport through complex networks in porous, granular media: a focus on permeability. *Physical Review E*, APS, v. 94, n. 2, p. 022904, 2016.
- McCain Jr., W. D. *Properties of petroleum fluids*. [S.I.]: PennWell Corporation, 2017.
- MITCHELL, T. M. Does machine learning really work? *AI magazine*, v. 18, n. 3, p. 11–11, 1997.
- MNIH, V.; KAVUKCUOGLU, K.; SILVER, D.; GRAVES, A.; ANTONOGLOU, I.; WIERSTRA, D.; RIEDMILLER, M. Playing atari with deep reinforcement learning. *arXiv preprint arXiv:1312.5602*, 2013.
- MURPHY, K. P. *Machine learning: a probabilistic perspective*. [S.I.]: MIT press, 2012.
- NIELSEN, M. A. *Neural networks and deep learning*. [S.I.]: Determination press San Francisco, CA, 2015. v. 25.
- NIXON, M.; AGUADO, A. *Feature extraction and image processing for computer vision*. [S.I.]: Academic press, 2019.
- PARIS, S.; KORNPROBST, P.; TUMBLIN, J.; DURAND, F. *Bilateral filtering: Theory and applications*. [S.I.]: Now Publishers Inc, 2009.
- PHILLIPS, D. *Image processing in C*. [S.I.]: R & D Publications Lawrence, 1994. v. 724.
- QUEIROZ, J. E. R. de; GOMES, H. M. Introdução ao processamento digital de imagens. *Rita*, v. 13, n. 2, p. 11–42, 2006.
- REGO, E. A.; BUENO, O. A. D. *Desenvolvimento de Metodo de Binarizacao para Analise de Rochas Reservatorio Tipicas da Bacia de Campos*. Tese (Doutorado) — Dissertacao (Msc Dissertation)âUENF/LENEP, 2010.
- RICCOMINI, C.; SANT, L. G.; TASSINARI, C. C. G. et al. Pré-sal: geologia e exploração. *Revista Usp*, n. 95, p. 33–42, 2012.
- RODRIGUEZ, O.; PORCHER, T.; PLANES, V.; MECUSON, G.; BOUVIER, R. Non destructive testing of cmc engine internal parts from x-ray tomographic images. In: *9th Int. Conf. Industrial Computed Tomography, Padova, Italy*. [S.I.: s.n.], 2019.
- ROSA, A. J.; CARVALHO, R. de S.; XAVIER, J. A. D. *Engenharia de reservatórios de petróleo*. [S.I.]: Interciênciac, 2006.
- RUBO, R. A.; CARNEIRO, C.; MICHELON, M.; GIORIA, R. Digital petrography: Mineralogy and porosity identification using machine learning algorithms in petrographic thin section images. *Journal of Petroleum Science and Engineering*, v. 183, p. 106382, 08 2019.

- RYAN, J.; LIN, M.-J.; MIIKKULAINEN, R. Intrusion detection with neural networks. *Advances in neural information processing systems*, v. 10, 1997.
- SAPORETTI, C. M.; FONSECA, L. G. da; PEREIRA, E.; OLIVEIRA, L. C. de. Machine learning approaches for petrographic classification of carbonate-siliciclastic rocks using well logs and textural information. *Journal of Applied Geophysics*, Elsevier, v. 155, p. 217–225, 2018.
- SHUKLA, N.; FRICKLAS, K. *Machine learning with TensorFlow*. [S.I.]: Manning Greenwich, 2018.
- SILVA, L. Uma aplicação de árvores de decisão, redes neurais e knn para a identificação de modelos arma não sazonais e sazonais. *Rio de Janeiro. 145p. Tese de Doutorado-Departamento de Engenharia Elétrica, Pontifícia Universidade Católica do Rio de Janeiro*, 2005.
- SIMONYAN, K.; ZISSERMAN, A. Very deep convolutional networks for large-scale image recognition. *arXiv preprint arXiv:1409.1556*, 2014.
- SINGER, A. B. The command line interface. In: *Practical C++ Design*. [S.I.]: Springer, 2022. p. 129–154.
- SUDAKOV, O.; BURNAEV, E.; KOROTEEV, D. Driving digital rock towards machine learning: Predicting permeability with gradient boosting and deep neural networks. *Computers & geosciences*, Elsevier, v. 127, p. 91–98, 2019.
- SZELISKI, R. *Computer vision: algorithms and applications*. [S.I.]: Springer Science & Business Media, 2010.
- TAIGMAN, Y.; YANG, M.; RANZATO, M.; WOLF, L. Deepface: Closing the gap to human-level performance in face verification. In: *Proceedings of the IEEE conference on computer vision and pattern recognition*. [S.I.: s.n.], 2014. p. 1701–1708.
- TAN, H. H.; LIM, K. H. Vanishing gradient mitigation with deep learning neural network optimization. In: *IEEE. 2019 7th International Conference on Smart Computing & Communications (ICSCC)*. [S.I.], 2019. p. 1–4.
- TERRY, R. E.; ROGERS, J. B.; CRAFT, B. C. *Applied petroleum reservoir engineering*. [S.I.]: Pearson Education, 2015.
- VELHO, L.; FRERY, A. C.; GOMES, J. *Image processing for computer graphics and vision*. [S.I.]: Springer Science & Business Media, 2009.

APÊNDICE A – Códigos-fontes dos Softwares Desenvolvidos

Esse apêndice descreve os códigos-fontes desenvolvidos para a criação da ferramenta de anotação de regiões de interesse e dos *scripts* para treinamento e aplicação do modelo de *Machine Learning*.

A.1 Ferramenta de Aquisição de Regiões de Interesse

A.1.1 RockImageUI

Listagem A.1: rockimageui.h

```

1 #ifndef ROCK_IMAGE_CPP_ROCKIMAGEUI_H
2 #define ROCK_IMAGE_CPP_ROCKIMAGEUI_H
3
4 #include <QMainWindow>
5 #include <QListWidgetItem>
6 #include <QTreeWidgetItem>
7 #include "../widgets/PixelDataTable.h"
8 #include "../widgets/ImageDisplaySubWindow.h"
9
10 namespace RockImageUI {
11     QT_BEGIN_NAMESPACE
12     namespace Ui { class RockImageUI; }
13     QT_END_NAMESPACE
14
15     const static int ENTER_KEY_CODE = 16777220;
16     const static int DELETE_KEY_CODE = 16777223;
17
18     class RockImageUI : public QMainWindow {
19         Q_OBJECT
20
21     private:

```

```

22     QAction *showImagesAction, *showDataTablesAction;
23     Ui::RockImageUI *ui;
24
25     public:
26         explicit RockImageUI(QWidget *parent = nullptr);
27         ~RockImageUI() override;
28
29     private slots:
30         void openImage();
31         void saveTableData();
32         void cleanTable();
33         void collectDataFromImage();
34         void showImage(QListWidgetItem *listWidgetItem);
35         void closeAllWindows();
36         void zoomIn();
37         void zoomOut();
38         void addLayer();
39         void removeCurrentLayerLayer();
40         void showLayer(QTreeWidgetItem *treeWidgetItem, int column);
41         void increaseWidth();
42         void decreaseWidth();
43         void chooseColor();
44
45     private:
46         ImageDisplaySubWindow *getSubWidowByName(const QString& name);
47         ImageDisplaySubWindow *getCurrentSubWindow();
48         PixelDataTable* getCurrentDataTable();
49         PixelDataTable* getPixelDataTableByName(const QString& name);
50         int getPixelDataIndexTableByName(const QString& name);
51         ImageDisplayWidget *getCurrentSubWindowTopLayerImage();
52         void deleteCurrentImage();
53         void deleteImage(const QString& name);
54         void loadImage(const QString& filePath);
55         void createToolBar();
56         void setActionsIcons();
57         bool removeLayer(QTreeWidgetItem* item);
58         bool eventFilter(QObject *obj, QEvent *event) override;
59
60 #endif // ROCK_IMAGE_CPP_ROCKIMAGEUI_H

```

Listagem A.2: rockimageui.cpp

```

1 #include "rockimageui.h"
2 #include "ui_rockimageui.h"
3 #include <QtWidgets>

```

```

4 #include <map>
5 #include <QDialog>
6 #include "../Dialogs/CustomMessageDialogs.h"
7 #include "../Dialogs/ColorDialog.h"
8
9 namespace RockImageUI {
10    RockImageUI::RockImageUI(QWidget *parent) :
11        QMainWindow(parent), ui(new Ui::RockImageUI) {
12        ui->setupUi(this);
13
14        setActionsIcons();
15
16        // File Menu Actions
17        connect(ui->openImageAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
18            openImage()));
19        connect(ui->saveDataAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
20            saveTableData()));
21        connect(ui->cleanTableAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
22            cleanTable()));
23        connect(ui->exitAction, &QAction::triggered, [this](){
24            QApplication::quit();});
25
26        // Images Menu Actions
27        connect(ui->addLayerAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
28            addLayer()));
29        connect(ui->removeLayerAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
30            removeCurrentLayerLayer()));
31        connect(ui->increaseWidthAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
32            increaseWidth()));
33        connect(ui->decreaseWidthAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
34            decreaseWidth()));
35        connect(ui->chooseColorAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
36            chooseColor()));
37
38        // ImageList Events
39        ui->imagesList->installEventFilter(this);
40        connect(ui->imagesList,
41            SIGNAL(itemDoubleClicked(QListWidgetItem*)),
42            this,
43            SLOT(showImage(QListWidgetItem*)));
44
45        // ImageTree Events
46        ui->imageTree->installEventFilter(this);
47        ui->imageTree->installEventFilter(this);

```

```

39     connect(ui->imageTree ,
40             SIGNAL(itemDoubleClicked(QTreeWidgetItem*, int)),
41             this,
42             SLOT(showLayer(QTreeWidgetItem*, int)));
43
44     // Show Dock Widgets Menu
45     ui->tableTabDockWidget->setVisible(false);
46     ui->imagesListDockWidget->setVisible(false);
47
48     showImagesAction = ui->imagesListDockWidget->toggleViewAction();
49     showImagesAction->setText("Lista de Imagens");
50
51     showDataTablesAction = ui->tableTabDockWidget->toggleViewAction
52         ();
53     showDataTablesAction->setText("Tabelas de Dados");
54
55     ui->showDockMenu->addAction(showImagesAction);
56     ui->showDockMenu->addAction(showDataTablesAction);
57
58     // ToolBar Actions
59     connect(ui->collectDataAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
60         collectDataFromImage()));
61     connect(ui->closeAllAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
62         closeAllWindows()));
63     connect(ui->zoomInAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(zoomIn
64        ()));
65     connect(ui->zoomOutAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
66         zoomOut()));
67     connect(ui->changeLabelAction, SIGNAL(triggered()), this, SLOT(
68         changeTargetLabel()));
69
70     createToolBar();
71 }
72
73 RockImageUI::~RockImageUI() {
74     delete ui;
75 }
76
77 void RockImageUI::openImage() {
78     QString fileName = QFileDialog::getOpenFileName(this, tr("Abrir
79         Imagem"), QDir::homePath(), tr("Image Files (*.png *.jpg *.
80         bmp)"));
81     QFile file(fileName);
82 }
```

```

75     if (!file.exists()) {
76         QMessageBox::warning(this, "Error", "Não foi possível abrir
77             a imagem selecionada.");
78         return;
79     }
80
81     loadImage(fileName);
82 }
83
84 void RockImageUI::saveTableData() {
85     auto pixelDataTable = getCurrentDataTable();
86     if (pixelDataTable == nullptr) {
87         QMessageBox::warning(this,
88             "Tabela Vazia",
89             "Não existem dados a serem coletados.");
90     }
91
92     QString filter("Text files (*.txt, *.dat)");
93     QString fileName = QFileDialog::getSaveFileName(
94         this, tr("Salvar Dados"), QDir::homePath(), filter, &
95         filter);
96     QFile file(fileName);
97
98     if (!file.open(QIODevice::WriteOnly | QFile::Text)) {
99         QMessageBox::warning(this, "Erro", "Não foi possível salvar
100             o arquivo.");
101         return;
102     }
103
104     QTextStream out(&file);
105     for (int i = 0; i < pixelDataTable->rowCount(); ++i) {
106         out << pixelDataTable->item(i, 2)->text() << "\t"
107             << pixelDataTable->item(i, 3)->text() << "\t"
108             << pixelDataTable->item(i, 4)->text() << "\t"
109             << pixelDataTable->item(i, 5)->text() << "\n";
110     }
111     file.close();
112
113     QMessageBox::information(this, "Sucesso", "Arquivo Salvo com
114             Sucesso");
115 }
116
117 void RockImageUI::cleanTable() {

```

```
115     auto pixelDataTable = getCurrentDataTable();
116     if (pixelDataTable == nullptr) {
117         QMessageBox::warning(this,
118                             "Tabela Vazia",
119                             "Não existem dados a serem coletados.");
120         return;
121     }
122
123     bool result = CustomMessageDialogs::Question(
124         this,
125         "Limpar Tabela",
126         "Tem certeza que deseja limpar os dados coletados na
127         tabela?");
128     if (!result) {
129         return;
130     }
131     pixelDataTable->clearContents();
132     pixelDataTable->setRowCount(0);
133 }
134
135 void RockImageUI::loadImage(const QString& filePath) {
136     QListWidgetItem *listItem;
137
138     QString fileName = filePath.section("/", -1, -1);
139     QList<QListWidgetItem*> foundItems = ui->imagesList->findItems(
140         fileName, Qt::MatchExactly);
141
142     if (foundItems.empty()) {
143         listItem = new QListWidgetItem();
144         listItem->setText(fileName);
145         listItem->setToolTip(filePath);
146         ui->imagesList->addItem(listItem);
147     } else {
148         listItem = foundItems[0];
149     }
150
151     auto foundTreeItems = ui->imageTree->findItems(fileName, Qt:::
152         MatchExactly);
153     if (foundTreeItems.isEmpty()) {
154         auto treeItem = new QTreeWidgetItem();
155         treeItem->setText(0, fileName);
156         ui->imageTree->addTopLevelItem(treeItem);
157     }
158 }
```

```
156
157     ui->imagesListDockWidget->setVisible(true);
158     ui->tableTabDockWidget->setVisible(true);
159
160     showImage(listItem);
161 }
162
163 void RockImageUI::showImage(QListWidgetItem *listWidgetItem) {
164     QString filePath = listWidgetItem->toolTip();
165     QString fileName = listWidgetItem->text();
166
167     auto pixelDataTableIndex = getPixelDataIndexTableByName(fileName)
168         ;
169     if (pixelDataTableIndex == -1) {
170         auto *pixelDataTable = new PixelDataTable();
171         ui->dataTablesTab->addTab(pixelDataTable, fileName);
172         pixelDataTableIndex = ui->dataTablesTab->count();
173     }
174
175     ui->dataTablesTab->setcurrentIndex(pixelDataTableIndex);
176
177     auto *subWindow = getSubWidowByName(fileName);
178     if (subWindow == nullptr) {
179         subWindow = new ImageDisplaySubWindow(filePath, fileName);
180         subWindow->setAttribute(Qt::WA_DeleteOnClose);
181         ui->openImagesArea->addSubWindow(subWindow);
182     }
183
184     subWindow->loadImage(filePath);
185     subWindow->show();
186 }
187
188 void RockImageUI::collectDataFromImage() {
189     auto window = getCurrentSubWindow();
190     if (window == nullptr) {
191         return;
192     }
193
194     auto *imageDisplayWidget = window->getTopLayerImage();
195     if (imageDisplayWidget == nullptr) {
196         return;
197     }
198     auto pixelDataTable = getPixelDataTableByName(window->
```

```

        windowTitle());
199     if (pixelDataTable == nullptr) {
200         QMessageBox::warning(this,
201                             "Tabela Vazia",
202                             "Não existe tabela com dados a serem
203                             coletados.");
204     }
205
206     ui->dataTablesTab->setCurrentWidget(pixelDataTable);
207
208     QHash<QPoint, QRgb> pixelDataMap = imageDisplayWidget->
209         getPixelDataMap();
210     for(auto i = pixelDataMap.constBegin(); i != pixelDataMap.
211         constEnd(); ++i) {
212         pixelDataTable->addData(i.key(), i.value(),
213             imageDisplayWidget->getLabel());
214     }
215
216     imageDisplayWidget->clearPixelDataMap();
217 }
218
219 PixelDataTable* RockImageUI::getPixelDataTableByName(const QString&
220 name) {
221     for (int i = 0; i < ui->dataTablesTab->count(); ++i) {
222         if (ui->dataTablesTab->tabText(i) == name) {
223             return dynamic_cast<PixelDataTable *>(ui->dataTablesTab
224                 ->widget(i));
225         }
226     }
227
228     return nullptr;
229 }
230
231
232 ImageDisplaySubWindow *RockImageUI::getSubWidowByName(const QString&
233 name) {
234     for (auto &subWindow : ui->openImagesArea->subWindowList()) {
235         if (subWindow->windowTitle() == name) {
236             return dynamic_cast<ImageDisplaySubWindow *>(subWindow);
237         }
238     }
239
240     return nullptr;
241 }
```

```

235
236     void RockImageUI::closeAllWindows() {
237         ui->openImagesArea->closeAllSubWindows();
238     }
239
240     void RockImageUI::zoomIn() {
241         auto *activeSubWindow = (ImageDisplaySubWindow*) ui->
242             openImagesArea->currentSubWindow();
243         if (activeSubWindow == nullptr) {
244             QMessageBox::warning(this,
245                 "Área de Trabalho Vazia",
246                 "Não existe nenhuma janela ativa no
247                 momento.");
248
249         activeSubWindow->scaleImage(1.25);
250     }
251
252     void RockImageUI::zoomOut() {
253         auto currentSubWindow = getCurrentSubWindow();
254         if (currentSubWindow == nullptr) {
255             QMessageBox::warning(this,
256                 "Área de Trabalho Vazia",
257                 "Não existe nenhuma janela ativa no
258                 momento.");
259
260         currentSubWindow->scaleImage(0.75);
261     }
262
263     ImageDisplaySubWindow *RockImageUI::getCurrentSubWindow() {
264         auto *activeSubWindow = dynamic_cast<ImageDisplaySubWindow*>(ui
265             ->openImagesArea->currentSubWindow());
266         return activeSubWindow;
267     }
268
269     PixelDataTable *RockImageUI::getCurrentDataTable() {
270         auto *pixelDataTable = dynamic_cast<PixelDataTable*>(ui->
271             dataTablesTab->currentWidget());
272         return pixelDataTable;
273     }
274
275     ImageDisplayWidget *RockImageUI::getCurrentSubWindowTopLayerImage()

```

```

274     {
275         auto currentSubWindow = getCurrentSubWindow();
276         if (currentSubWindow == nullptr) {
277             QMessageBox::warning(this,
278                                 "Área de Trabalho Vazia",
279                                 "Não existe nenhuma janela ativa no
280                                 momento com dados a serem coletados.
281                                 ");
282         }
283         return imageDisplayWidget;
284     }
285
286     void RockImageUI::createToolBar() {
287         ui->toolBar->clear();
288         ui->toolBar->addAction(ui->openImageAction);
289         ui->toolBar->addSeparator();
290         ui->toolBar->addAction(ui->collectDataAction);
291         ui->toolBar->addAction(ui->changeLabelAction);
292         ui->toolBar->addAction(ui->cleanTableAction);
293         ui->toolBar->addSeparator();
294         ui->toolBar->addAction(ui->zoomInAction);
295         ui->toolBar->addAction(ui->zoomOutAction);
296         ui->toolBar->addSeparator();
297         ui->toolBar->addAction(ui->closeAllAction);
298     }
299
300     void RockImageUI::setActionsIcons() {
301         ui->openImageAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/add.svg"));
302         ui->saveDataAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/save.svg"));
303         ui->cleanTableAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/clean-table
304                                         .svg"));
305         ui->exitAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/exit.svg"));
306         ui->applyBinarizationAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/
307                                         binary.svg"));
308         ui->collectDataAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/collect.
309                                         svg"));
310         ui->changeLabelAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/change.svg
311                                         "));
312         ui->zoomInAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/zoom-in.svg"));
313         ui->zoomOutAction->setIcon(QIcon("../assets/icons/zoom-out.svg"))
314     }

```

```

        );
310     ui->closeAllAction->setIcon(QIcon("../../../assets/icons/close-all.svg
311         "));
312     ui->addLayerAction->setIcon(QIcon("../../../assets/icons/layer.svg"));
313     ui->removeLayerAction->setIcon(QIcon("../../../assets/icons/remove.svg
314         "));
315 }
316
317 bool RockImageUI::eventFilter(QObject *obj, QEvent *event) {
318     if (event->type() == QEvent::KeyPress) {
319         auto *keyEvent = dynamic_cast<QKeyEvent *>(event);
320
321         if (keyEvent->key() == ENTER_KEY_CODE) {
322             if (dynamic_cast<QListWidget*>(obj) != nullptr) {
323                 showImage(ui->imagesList->currentItem());
324                 return true;
325             }
326             if (dynamic_cast<QTreeWidget*>(obj) != nullptr) {
327                 showLayer(ui->imageTree->currentItem(), 0);
328                 return true;
329             }
330         }
331         if (keyEvent->key() == DELETE_KEY_CODE) {
332             if (dynamic_cast<QListWidget*>(obj) != nullptr) {
333                 deleteCurrentImage();
334                 return true;
335             }
336             if (dynamic_cast<QTreeWidget*>(obj) != nullptr) {
337                 auto item = ui->imageTree->currentItem();
338                 if (item->parent() == nullptr) return false;
339
340                 return removeLayer(item);
341             }
342         }
343     }
344     return false;
345 } else {
346     return QObject::eventFilter(obj, event);
347 }
348 }
349
350 void RockImageUI::deleteImage(const QString& name) {

```



```

;
393     if (!isOk or label.isEmpty()) {
394         QMessageBox::warning(this, tr("Adicionar Camada"), tr("Toda
395             camada deve possuir uma label."));
396         return;
397     }
398
399     window->addNewLayer(label);
400
401     auto layerTreeItem = new QTreeWidgetItem();
402     layerTreeItem->setText(0, label);
403     layerTreeItem->setBackground(1, window->getTopLayerImage()->
404         getPenBrush());
405
406     auto node = ui->imageTree->findItems(window->windowTitle(), Qt::
407         MatchExactly)[0];
408     node->addChild(layerTreeItem);
409
410     ui->imageTree->setCurrentItem(layerTreeItem);
411 }
412
413 void RockImageUI::removeCurrentLayerLayer() {
414     auto window = getCurrentSubWindow();
415     if (window == nullptr) return;
416     window->removeCurrentLayer();
417 }
418
419 int RockImageUI::getPixelDataIndexTableByName(const QString &name) {
420     auto table = getPixelDataTableByName(name);
421     if (table == nullptr) return -1;
422     return ui->dataTablesTab->indexOf(table);
423 }
424
425 void RockImageUI::showLayer(QTreeWidgetItem *treeWidgetItem, int
426 column) {
427     QString subWindowName, name;
428
429     if (treeWidgetItem->parent() == nullptr) {
430         subWindowName = treeWidgetItem->text(0);
431         name = StackedImagesWidget::BASE_IMAGE;
432     } else {
433         subWindowName = treeWidgetItem->parent()->text(0);
434         name = treeWidgetItem->text(column);
435     }
436 }
```

```
432     auto subWindow = getSubWindowByName(subWindowName);
433     subWindow->showLayer(name);
434 }
435
436 bool RockImageUI::removeLayer(QTreeWidgetItem* item) {
437     bool result = CustomMessageDialogs::Question(
438         this,
439         "Remover Camada",
440         "Tem certeza que deseja remover essa camada?");
441     if (!result) return false;
442
443     auto window = getCurrentSubWindow();
444     if (window == nullptr) return false;
445
446     auto parent = item->parent();
447     window->removeLayerByName(item->text(0));
448     parent->removeChild(item);
449     return true;
450 }
451
452 void RockImageUI::increaseWidth() {
453     auto window = getCurrentSubWindow();
454     if (window == nullptr) return;
455
456     window->updatePenWidth(1);
457 }
458
459 void RockImageUI::decreaseWidth() {
460     auto window = getCurrentSubWindow();
461     if (window == nullptr) return;
462
463     window->updatePenWidth(-1);
464 }
465
466 void RockImageUI::chooseColor() {
467     auto window = getCurrentSubWindow();
468     if (window == nullptr) return;
469
470     bool isOk;
471     QList<int> colors = ColorDialog::getStrings(this, &isOk);
472     if (!isOk or colors.isEmpty()) {
473         QMessageBox::warning(this, tr("Mudar Color"), tr("Selecionar
474             ao menos um valor"));
474     }
475 }
```

```

475         }
476
477         QColor color(colors[0], colors[1], colors[2]);
478
479         auto node = ui->imageTree->currentItem();
480         if (node == nullptr) return;
481         node->setBackground(1, color);
482
483         window->updatePenBrush(color);
484     }
485 } // RockImageUI

```

A.1.2 CustomMessageDialogs

Listagem A.3: CustomMessageDialogs.h

```

1#ifndef ROCK_IMAGE_CPP_CUSTOMMESSAGEDIALOGS_H
2#define ROCK_IMAGE_CPP_CUSTOMMESSAGEDIALOGS_H
3
4#include <QString>
5
6class CustomMessageDialogs {
7public:
8    static bool Question(QWidget *parent, const QString& title, const
9        QString& text);
10
11
12#endif //ROCK_IMAGE_CPP_CUSTOMMESSAGEDIALOGS_H

```

Listagem A.4: CustomMessageDialogs.cpp

```

1#include <QMessageBox>
2#include "CustomMessageDialogs.h"
3
4bool CustomMessageDialogs::Question(QWidget *parent, const QString &
5        title, const QString &text) {
5    QMessageBox::StandardButton result = QMessageBox::question(parent,
6        title, text);
6    if (result == QMessageBox::Yes) {
7        return true;
8    }
9    return false;
10}

```

A.1.3 ColorDialog

Listagem A.5: ColorDialog.h

```

1#ifndef ROCK_IMAGE_CPP_COLORDIALOG_H
2#define ROCK_IMAGE_CPP_COLORDIALOG_H
3
4#include <QDialog>
5#include <QSpinBox>
6#include <QFormLayout>
7
8class ColorDialog : public QDialog {
9    Q_OBJECT
10public:
11    explicit ColorDialog(QWidget *parent = nullptr);
12    static QList<int> getStrings(QWidget *parent, bool *ok = nullptr);
13private:
14    QFormLayout *lytMain;
15    QList<QSpinBox*> fields;
16    void createColorInput(const QString &label);
17};
18
19#endif // ROCK_IMAGE_CPP_COLORDIALOG_H

```

Listagem A.6: ColorDialog.cpp

```

1#include <QLabel>
2#include <QDialogButtonBox>
3#include "ColorDialog.h"
4
5ColorDialog::ColorDialog(QWidget *parent) {
6    lytMain = new QFormLayout(this);
7
8    createColorInput("Vermelho");
9    createColorInput("Verde");
10   createColorInput("Azul");
11
12   auto *buttonBox = new QDialogButtonBox
13       ( QDialogButtonBox::Ok | QDialogButtonBox::Cancel ,
14         Qt::Horizontal , this );
15   lytMain->addWidget(buttonBox);
16
17   bool conn = connect(buttonBox, &QDialogButtonBox::accepted ,
18                       this , &ColorDialog::accept);
19   Q_ASSERT(conn);

```

```

20     conn = connect(buttonBox, &QDialogButtonBox::rejected,
21                     this, &ColorDialog::reject);
22     Q_ASSERT(conn);
23
24     setLayout(lytMain);
25 }
26
27 QList<int> ColorDialog::getStrings(QWidget *parent, bool *ok)
28 {
29     auto *dialog = new ColorDialog(parent);
30
31     QList<int> list;
32     const int ret = dialog->exec();
33     if (ok)
34         *ok = !ret;
35
36     if (ret) {
37         foreach (auto field, dialog->fields) {
38             list << field->value();
39         }
40     }
41
42     dialog->deleteLater();
43     return list;
44 }
45
46
47 void ColorDialog::createColorInput(const QString &label) {
48     auto *tLabel = new QLabel(label, this);
49     auto *value = new QSpinBox(this);
50     value->setMinimum(0);
51     value->setMaximum(255);
52     value->setValue(125);
53     lytMain->addRow(tLabel, value);
54
55     fields << value;
56 }

```

A.1.4 StackedImagesWidget

Listagem A.7: StackedImagesWidget.h

```
1#ifndef ROCK_IMAGE_CPP_STACKEDIMAGESWIDGET_H
```

```

2#define ROCK_IMAGE_CPP_STACKEDIMAGESWIDGET_H
3
4#include <QLabel>
5#include <QStackedLayout>
6#include <QStack>
7#include "ImageDisplayWidget.h"
8
9class StackedImagesWidget : public QVBoxLayout {
10private:
11    QStackedLayout *stackedLayout;
12    QStack<ImageDisplayWidget *> layers;
13
14public:
15    StackedImagesWidget();
16    [[nodiscard]] QStack<ImageDisplayWidget *> getImages() const;
17    [[nodiscard]] ImageDisplayWidget * getImageByName(const QString &
18        name) const;
19    void addLayer(ImageDisplayWidget *layer);
20    void removeLayer();
21    void scaleImage(double factor) const;
22    void setTopLayer(const QString &name);
23    void removeLayerByName(const QString &name);
24    static const QString BASE_IMAGE;
25};
26#endif //ROCK_IMAGE_CPP_STACKEDIMAGESWIDGET_H

```

Listagem A.8: StackedImagesWidget.cpp

```

1#include "StackedImagesWidget.h"
2#include <algorithm>
3
4const QString StackedImagesWidget::BASE_IMAGE = "baseImage";
5
6StackedImagesWidget::StackedImagesWidget() {
7    stackedLayout = new QStackedLayout;
8    addLayout(stackedLayout);
9}
10
11QStack<ImageDisplayWidget *> StackedImagesWidget::getImages() const {
12    return layers;
13}
14
15ImageDisplayWidget *StackedImagesWidget::getImageByName(const QString &
16    name) const {

```

```

16     auto layer = std::find_if(layers.begin(), layers.end(), [&](
17         ImageDisplayWidget* item) {
18             return name == item->getLabel();
19         });
20     return *layer;
21 }
22
23 void StackedImagesWidget::addLayer(ImageDisplayWidget *layer) {
24     stackedLayout->addWidget(layer);
25     stackedLayout->setcurrentIndex(stackedLayout->count() - 1);
26     layers.push_back(layer);
27 }
28
29 void StackedImagesWidget::scaleImage(double factor) const {
30     auto image = getImageByName(StackedImagesWidget::BASE_IMAGE);
31     image->resize(factor * image->pixmap(Qt::ReturnByValue).size());
32 }
33
34 void StackedImagesWidget::removeLayer() {
35     if (stackedLayout->count() > 1) {
36         layers.pop_back();
37         stackedLayout->takeAt(stackedLayout->count() - 1);
38         stackedLayout->setcurrentIndex(stackedLayout->count() - 1);
39     }
40 }
41
42 void StackedImagesWidget::setTopLayer(const QString &name) {
43     auto image = getImageByName(name);
44     stackedLayout->setCurrentWidget(image);
45 }
46
47 void StackedImagesWidget::removeLayerByName(const QString &name) {
48     auto layer = getImageByName(name);
49     stackedLayout->removeWidget(layer);
50     layers.removeIf( [=](ImageDisplayWidget* layer) {
51         return layer->getLabel() == name;
52     });
53 }

```

A.1.5 PixelDataTable

Listagem A.9: PixelDataTable.h

```

1#ifndef ROCK_IMAGE_CPP_PIXELDATATABLE_H
2#define ROCK_IMAGE_CPP_PIXELDATATABLE_H
3
4#include <QTableWidget>
5
6class PixelDataTable : public QTableWidget {
7public:
8    PixelDataTable();
9    void addData(const QPoint& point, const QRgb& rgb, const QString&
10               label);
11
12private:
13    void setTableHeaders();
14    void addCell(int column, const QString& value);
15};
15#endif //ROCK_IMAGE_CPP_PIXELDATATABLE_H

```

Listagem A.10: PixelDataTable.cpp

```

1#include "PixelDataTable.h"
2#include <QHeaderView>
3#include <QTableWidgetItem>
4
5PixelDataTable::PixelDataTable() {
6    setTableHeaders();
7
8    QSizePolicy updatedSizePolicy;
9    updatedSizePolicy.setHorizontalStretch(0);
10   updatedSizePolicy.setVerticalStretch(0);
11   updatedSizePolicy.setHeightForWidth(sizePolicy().hasHeightForWidth()
12                                     );
12
13   setSizePolicy(updatedSizePolicy);
14   horizontalHeader()->setStretchLastSection(true);
15}
16
17void PixelDataTable::setTableHeaders() {
18    setColumnCount(6);
19    setHorizontalHeaderItem(0, new QTableWidgetItem("PosX"));
20    setHorizontalHeaderItem(1, new QTableWidgetItem("PosY"));
21    setHorizontalHeaderItem(2, new QTableWidgetItem("Vermelho"));
22    setHorizontalHeaderItem(3, new QTableWidgetItem("Verde"));
23    setHorizontalHeaderItem(4, new QTableWidgetItem("Azul"));
24    setHorizontalHeaderItem(5, new QTableWidgetItem("Label"));

```

```

25 }
26
27 void PixelDataTable::addData(const QPoint &point, const QRgb& rgb, const
   QString& label) {
28     setRowCount(rowCount() + 1);
29
30     addCell(0, QString::number(point.x()));
31     addCell(1, QString::number(point.y()));
32     addCell(2, QString::number(qRed(rgb)));
33     addCell(3, QString::number(qGreen(rgb)));
34     addCell(4, QString::number(qBlue(rgb)));
35     addCell(5, label);
36 }
37
38 void PixelDataTable::addCell(int column, const QString& value) {
39     setItem(rowCount() - 1, column, new QTableWidgetItem(value));
40 }

```

A.1.6 ImageDisplayWidget

Listagem A.11: ImageDisplayWidget.h

```

1 ifndef ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYWIDGET_H
2 define ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYWIDGET_H
3
4 include <QLabel>
5 include <map>
6 include "PixelDataTable.h"
7
8 class ImageDisplayWidget : public QLabel {
9 private:
10     QImage image;
11     QImage compositeImage;
12     QHash<QPoint, QRgb> pixelDataMap{};
13     QPoint lastPoint;
14     QString label = "layer";
15     int penWidth {10};
16     QBrush penBrush {Qt::blue};
17     void drawLineTo(const QPoint &endPoint);
18     QImage createImageWithOverlay();
19 public:
20     ImageDisplayWidget();
21     void setImage(const QImage &newImage);

```

```

22     [[nodiscard]] const QImage &getImage() const;
23     [[nodiscard]] const QHash<QPoint, QRgb> &getPixelDataMap() const;
24     [[nodiscard]] const QString &getLabel() const;
25     [[nodiscard]] int getPenWidth() const;
26     void setPenWidth(int penWidth);
27     [[nodiscard]] QBrush getPenBrush() const;
28     void setPenBrush(const QBrush &penBrush);
29     void setLabel(const QString &name);
30     void clearPixelDataMap();
31 protected:
32     void mousePressEvent(QMouseEvent *event) override;
33     void mouseMoveEvent(QMouseEvent *event) override;
34     void mouseReleaseEvent(QMouseEvent *event) override;
35     void paintEvent(QPaintEvent *event) override;
36 };
37
38 #endif // ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYWIDGET_H

```

Listagem A.12: ImageDisplayWidget.cpp

```

1 #include <QMouseEvent>
2 #include <QPainter>
3 #include "ImageDisplayWidget.h"
4
5 ImageDisplayWidget::ImageDisplayWidget() {
6     setBackgroundRole(QPalette::Base);
7     setSizePolicy(QSizePolicy::Policy::Ignored, QSizePolicy::Policy::Ignored);
8     setScaledContents(true);
9 }
10
11 void ImageDisplayWidget::mousePressEvent(QMouseEvent *event) {
12     if (event->button() == Qt::LeftButton) {
13         lastPoint = event->pos();
14     }
15 }
16
17 void ImageDisplayWidget::mouseMoveEvent(QMouseEvent *event) {
18     if (label == "baseImage") {
19         return;
20     }
21
22     QPoint currentPoint = event->pos();
23     QRgb rgb = QColor(image.pixel(currentPoint)).rgb();
24     pixelDataMap.insert(currentPoint, rgb);

```

```
25     drawLineTo(event->pos());
26 }
27
28
29 void ImageDisplayWidget::mouseReleaseEvent(QMouseEvent *event) {
30     if (event->button() == Qt::LeftButton and label != "baseImage") {
31         drawLineTo(event->pos());
32     }
33 }
34
35 void ImageDisplayWidget::setImage(const QImage &newImage) {
36     image = newImage;
37     compositeImage = createImageWithOverlay();
38     QPixmap p = QPixmap::fromImage(compositeImage);
39     setPixmap(p);
40     adjustSize();
41 }
42
43 const QImage &ImageDisplayWidget::getImage() const {
44     return image;
45 }
46
47 const QHash<QPoint, QRgb> &ImageDisplayWidget::getPixelDataMap() const {
48     return pixelDataMap;
49 }
50
51 void ImageDisplayWidget::clearPixelDataMap() {
52     pixelDataMap = {};
53 }
54
55 void ImageDisplayWidget::drawLineTo(const QPoint &endPoint) {
56     QPainter painter(&compositeImage);
57     painter.setPen(QPen(penBrush, penWidth, Qt::SolidLine, Qt::RoundCap,
58                         Qt::RoundJoin));
59     painter.drawLine(lastPoint, endPoint);
60     int rad = (10 / 2) + 2;
61     update(QRect(lastPoint, endPoint).normalized()
62             .adjusted(-rad, -rad, +rad, +rad));
62     lastPoint = endPoint;
63 }
64
65 void ImageDisplayWidget::paintEvent(QPaintEvent *event) {
66     QPainter painter(this);
67     painter.setRenderHint(QPainter::Antialiasing, false);
```

```
68     painter.drawImage(QPoint(0,0), compositeImage);
69 }
70
71 const QString &ImageDisplayWidget::getLabel() const {
72     return label;
73 }
74
75 void ImageDisplayWidget::setLabel(const QString &name) {
76     ImageDisplayWidget::label = name;
77 }
78
79 QImage ImageDisplayWidget::createImageWithOverlay() {
80     QImage imageWithOverlay = QImage(image.size(), QImage::Format_RGB16)
81         ;
82     QPainter painter(&imageWithOverlay);
83
84     painter.setCompositionMode(QPainter::CompositionMode_Source);
85     painter.fillRect(imageWithOverlay.rect(), Qt::transparent);
86
87     painter.setCompositionMode(QPainter::CompositionMode_SourceOver);
88     painter.drawImage(0, 0, image);
89
90     painter.setCompositionMode(QPainter::CompositionMode_SourceOver);
91     painter.drawImage(0, 0, image.createAlphaMask());
92
93     painter.end();
94
95 }
96
97 int ImageDisplayWidget::getPenWidth() const {
98     return penWidth;
99 }
100
101 void ImageDisplayWidget::setPenWidth(int penWidth) {
102     ImageDisplayWidget::penWidth = penWidth;
103 }
104
105 QBrush ImageDisplayWidget::getPenBrush() const {
106     return penBrush;
107 }
108
109 void ImageDisplayWidget::setPenBrush(const QBrush &penBrush) {
110     ImageDisplayWidget::penBrush = penBrush;
```

111}

A.1.7 ImageDisplaySubWindow

Listagem A.13: ImageDisplaySubWindow.h

```

1#ifndef ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYSUBWINDOW_H
2#define ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYSUBWINDOW_H
3
4#include <QMdiSubWindow>
5#include <QLabel>
6#include <QScrollArea>
7#include "ImageDisplayWidget.h"
8#include "StackedImagesWidget.h"
9
10class ImageDisplaySubWindow : public QMdiSubWindow {
11
12private:
13    StackedImagesWidget *stackedImagesWidget;
14    QScrollArea *scrollArea;
15    double scaleFactor = 1;
16    static void adjustScrollBar(QScrollBar *bar, double factor);
17    static QColor generateRandomColor();
18public:
19    ImageDisplaySubWindow(const QString& filePath, const QString&
20                          fileName);
21    [[nodiscard]] ImageDisplayWidget *getTopLayerImage() const;
22    bool loadImage(const QString &filePath);
23    void scaleImage(double factor);
24    void addNewLayer(const QString& label);
25    void showLayer(const QString &name);
26    void removeCurrentLayer();
27    void removeLayerByName(const QString& name);
28    void updatePenWidth(const int& value);
29    void updatePenBrush(const QColor & value);
30
31#endif // ROCK_IMAGE_CPP_IMAGEDISPLAYSUBWINDOW_H

```

Listagem A.14: ImageDisplaySubWindow.cpp

```

1#include <QImageReader>
2#include <QMessageBox>
3#include <QGuiApplication>

```

```
4#include <QDir>
5#include <QScreen>
6#include <QMouseEvent>
7#include <QScrollBar>
8#include <QPainter>
9#include <random>
10
11#include "ImageDisplaySubWindow.h"
12#include "ImageDisplayWidget.h"
13
14 ImageDisplaySubWindow::ImageDisplaySubWindow(const QString& filePath,
15                                              const QString& fileName)
15     : stackedImagesWidget(new StackedImagesWidget()), scrollArea(new
16         QScrollArea())
16{
17     this->setWindowTitle(fileName);
18
19     scrollArea->setBackgroundRole(QPalette::Dark);
20     scrollArea->setLayout(stackedImagesWidget);
21     scrollArea->setVisible(false);
22
23     this->setWidget(scrollArea);
24
25     resize(QGuiApplication::primaryScreen()->availableSize() * 2 / 5);
26}
27
28 bool ImageDisplaySubWindow::loadImage(const QString &filePath) {
29     QImageReader imageReader(filePath);
30     imageReader.setAutoTransform(true);
31     const QImage newImage = imageReader.read();
32
33     if (newImage.isNull()) {
34         QMessageBox::information(
35             this,
36             QGuiApplication::applicationDisplayName(),
37             tr("Cannot load %1: %2")
38             .arg(QDir::toNativeSeparators(filePath), imageReader
39                  .errorString()));
40     }
41
42     auto *layer = new ImageDisplayWidget();
43     layer->setImage(newImage);
44     layer->setLabel(StackedImagesWidget::BASE_IMAGE);
```

```
45
46     stackedImagesWidget ->addLayer(layer);
47
48     scaleFactor = 1.0;
49     scrollArea->setVisible(true);
50
51     return true;
52}
53
54 ImageDisplayWidget *ImageDisplaySubWindow::getTopLayerImage() const {
55     return stackedImagesWidget->getImages().top();
56}
57
58 void ImageDisplaySubWindow::scaleImage(double factor) {
59     scaleFactor *= factor;
60     stackedImagesWidget->scaleImage(scaleFactor);
61
62     adjustScrollBar(scrollArea->horizontalScrollBar(), factor);
63     adjustScrollBar(scrollArea->verticalScrollBar(), factor);
64}
65
66 void ImageDisplaySubWindow::adjustScrollBar(QScrollBar *bar, double
factor) {
67     bar->setValue(int(factor * bar->value()
68                         + ((factor - 1) * bar->pageStep() / 2)));
69
70}
71
72 void ImageDisplaySubWindow::addNewLayer(const QString& label) {
73     auto layer = new ImageDisplayWidget();
74     auto baseImage = stackedImagesWidget->getImages().top()->getImage();
75
76     QBrush brush(generateRandomColor());
77
78     layer->setLabel(label);
79     layer->setImage(baseImage);
80     layer->setPenBrush(brush);
81     stackedImagesWidget->addLayer(layer);
82}
83
84 void ImageDisplaySubWindow::removeCurrentLayer() {
85     stackedImagesWidget->removeLayer();
86}
87
```

```

88 void ImageDisplaySubWindow::showLayer(const QString &name) {
89     stackedImagesWidget->setTopLayer(name);
90 }
91
92 void ImageDisplaySubWindow::removeLayerByName(const QString& name) {
93     stackedImagesWidget->removeLayerByName(name);
94 }
95
96 QColor ImageDisplaySubWindow::generateRandomColor() {
97     std::random_device dev;
98     std::mt19937 rng(dev());
99     std::uniform_int_distribution<std::mt19937::result_type> randomInt
100    (0,255);
101
102    return QColor(randomInt(rng), randomInt(rng), randomInt(rng));
103}
104
105 void ImageDisplaySubWindow::updatePenWidth(const int &value) {
106     auto image = getTopLayerImage();
107     int currentWidth = image->getPenWidth();
108     image->setPenWidth(currentWidth + value);
109
110}
111
112 void ImageDisplaySubWindow::updatePenBrush(const QColor &value) {
113     auto image = getTopLayerImage();
114     image->setPenBrush(value);
115}

```

A.2 *Scripts Python para Treinamento e Aplicação dos Modelos*

Listagem A.15: main.py

```

1 from matplotlib import image
2 import trainer
3 import tester
4 from utils.parser import create_parser
5 from utils.image import convert_image_to_rgb_format
6
7 def main():
8     args = create_parser()
9

```

```

10     try:
11         if args.train:
12             epochs = int(args.epochs[0]) if args.epochs else 5
13             trainer.train_from_dataset(args.train[0], epochs)
14             return
15
16         if args.image:
17             convert_image_to_rgb_format(args.image[0])
18
19         if args.image and args.model and args.output:
20             tester.apply_model(args.model[0], args.image[0], args.output
21                             [0], args.save)
22             return
23
24     except TypeError as e:
25         print(f"type(e).__name__ at line {e.__traceback__.tb_lineno}
26         of {__file__}: {e}")
27
28 if __name__ == "__main__":
29     main()

```

Listagem A.16: rockdataset.py

```

1 import torch
2 from torch.utils.data import Dataset, DataLoader
3
4 class RockDataset(Dataset):
5     def __init__(self, content_data):
6         self.content_data = content_data
7
8     def __len__(self):
9         return len(self.content_data)
10
11    def __getitem__(self, index):
12        data = self.content_data[index]
13        rgb = torch.Tensor(data[0:3])
14        label = data[3]
15
16        return rgb, label

```

Listagem A.17: rockmodel.py

```

1 import torch.nn as nn
2 import torch.nn.functional as F
3

```

```

4 class RockNetModel(nn.Module):
5     def __init__(self):
6         super().__init__()
7         self.fc1 = nn.Linear(3, 4)
8         self.fc2 = nn.Linear(4, 4)
9         self.fc3 = nn.Linear(4, 4)
10        self.fc4 = nn.Linear(4, 2)
11
12    def forward(self, x):
13        x = F.relu(self.fc1(x))
14        x = F.relu(self.fc2(x))
15        x = F.relu(self.fc3(x))
16        x = self.fc4(x)
17        return F.log_softmax(x, dim=1)

```

Listagem A.18: tester.py

```

1 import torch
2 from os import path
3 from utils.image import apply_binarization, calculate_porosity,
4     save_image, save_porosity
4 from rock_model import RockNetModel
5
6
7 def apply_model(model_file, image, output=None, save=False):
8     print(f"Running model in {model_file} on {image} image...")
9
10    model = RockNetModel()
11    model.load_state_dict(torch.load(model_file))
12    model.eval()
13
14    dirname, file = path.split(image)
15    filename, _ = path.splitext(file)
16
17    if output:
18        dirname = output
19
20
21    arr, time = apply_binarization(image, model)
22
23    save_porosity(calculate_porosity(arr), filename, f"{dirname}/
24        porosity.txt", time)
25
26    if save:
27        save_image(arr, f"{dirname}/{filename}")

```

```

27
28     print("Done!")

```

Listagem A.19: trainer.py

```

1from copy import deepcopy
2import torch
3import torch.optim as optim
4from os import path
5
6from rock_model import RockNetModel
7
8from utils.dataset import create_dataloaders
9from utils.network import run_test, run_training
10
11
12def train_from_dataset(data, epochs=5):
13    print(f"Training for dataset {data}")
14    train_dataloader, test_dataloader = create_dataloaders(data)
15
16    net = RockNetModel()
17    optimizer = optim.Adam(net.parameters(), lr=0.0025)
18
19    run_training(epochs, train_dataloader, net, optimizer)
20    acc = run_test(test_dataloader, net)
21
22    print(f'Accuracy: {acc}')
23
24    data_file_name, _ = path.splitext(data)
25    model_file_name = f"{data_file_name}-nn-model.pt"
26    torch.save(deepcopy(net.state_dict()), model_file_name)
27
28    print("Done!")

```

Listagem A.20: dataset.py

```

1import torch
2from torch.utils.data import DataLoader
3from rock_dataset import RockDataset
4
5
6def load_data_from_file(file_name, pore_label="Poro"):
7    content = []
8    with open(file_name, "r") as f:
9        for line in f.readlines():

```

```

10     mod_line = line.strip("\n").split("\t")
11     rgb = [int(i) for i in mod_line[0:3]]
12     label = 1 if mod_line[3] == pore_label else 0
13     rgb.append(label)
14     content.append(rgb)
15
16
17 def split_dataset(dataset, ratio=0.8):
18     train_size = int(ratio * len(dataset))
19     test_size = len(dataset) - train_size
20     return torch.utils.data.random_split(dataset, [train_size, test_size
21
22
23
24
25
26
27
28
29     return train_dataloader, test_dataloader

```

Listagem A.21: image.py

```

1from os import path
2from posixpath import split, splitext
3import torch
4import numpy as np
5import matplotlib.pyplot as plt
6from PIL import Image
7from utils.time_measure import timing_decorator
8
9def binarize(arr, img_size, net):
10    width, height = img_size
11    binarr = []
12    for row in arr:
13        for pixel in row:
14            data = torch.Tensor(pixel)
15            output = torch.argmax(net(data.view(-1,3)))
16            binarr.append(output)
17    return np.reshape(binarr, (height, width))
18
19@timing_decorator

```

```

20def apply_binarization(image, net):
21    try:
22        img = Image.open(image).convert("RGB")
23        arr = np.asarray(img)
24
25        return binarize(arr, img.size, net)
26    except IndexError as e:
27        print(f"{type(e).__name__} at line {e.__traceback__.tb_lineno}
28              of {__file__}: {e}")
29
30def calculate_porosity(arr):
31    total = arr.shape[0] * arr.shape[1]
32    pores = 0
33    for i in arr:
34        for j in i:
35            pores += int(j)
36    return pores / total
37
38def save_porosity(porosity, name, file, time):
39    with open(file, "a") as f:
40        f.write(f"{name} \t {porosity} \t {time}\n")
41
42def show_image(arr):
43    plt.imshow(arr, cmap="gray", interpolation="nearest")
44    plt.show()
45
46def save_image(arr, name):
47    Image.fromarray((arr * 255).astype(np.uint8)).save(f"{name}-bin.png")
48
49def convert_image_to_rgb_format(image_name):
50    img = Image.open(image_name).convert("RGB")
51    name, _ = path.splitext()
52    img.save(f"{name}-converted.png")

```

Listagem A.22: network.py

```

1import torch
2import torch.nn.functional as F
3
4def run_training(num_epochs, train_dataloader, net, optimizer):
5    for epoch in range(num_epochs):
6        for data in train_dataloader:
7            X, y = data
8            net.zero_grad()

```

```

9         output = net(X.view(-1, 3))
10        loss = F.nll_loss(output, y)
11        loss.backward()
12        optimizer.step()
13        print(f"{epoch + 1} of {num_epochs} epochs - Loss: {loss}")
14
15 def run_test(test_dataloader, net):
16     correct = 0
17     total = 0
18     with torch.no_grad():
19         for data in test_dataloader:
20             X, y = data
21             output = net(X.view(-1,3))
22             for idx, i in enumerate(output):
23                 if torch.argmax(i) == y[idx]:
24                     correct += 1
25             total += 1
26     return round(correct/total, 3)

```

Listagem A.23: parser.py

```

1 import argparse
2
3 def create_parser():
4     parser = argparse.ArgumentParser(description = "Rock NN CLI")
5
6     parser.add_argument("-t", "--train", type = str, nargs = 1,
7                         default = None, help = "Train a new model from
8                         dataset")
9
10    parser.add_argument("-i", "--image", type = str, nargs = 1,
11                         default = None, help = "Image to test")
12
13    parser.add_argument("-m", "--model", type = str, nargs = 1,
14                         default = None, help = "Model file location")
15
16    parser.add_argument("-o", "--output", type = str, nargs = 1,
17                         default = None, help = "Select the output folder
18                         ")
19
20    parser.add_argument("-e", "--epochs", type = int, nargs = 1,
21                         default = None, help = "Number of epochs in
22                         training")
23
24    parser.add_argument("-s", "--save", action='store_true',
25                         )

```

```
22             default = False, help = "Save the result of  
23                 binarization process")  
24     return parser.parse_args()
```

Listagem A.24: timemeasure.py

```
1 import time  
2  
3 def timing_decorator(func):  
4     def wrapper(*args, **kwargs):  
5         start = time.time()  
6         original_return_val = func(*args, **kwargs)  
7         end = time.time()  
8         time_elapsed = end - start  
9         print("time elapsed in ", func.__name__, ":", time_elapsed, sep  
10            =',')  
11  
12     return wrapper
```

Índice Remissivo

A

- Abstract, xvii
- Acrônimos, xv
- Alfabeto Grego, xiii
- Alfabeto Latino, xiii
- Amostragem, 17
- Análise, 103
- Análises, 82
- Árvores de Decisão, 36

B

- Backpropagation*, 42

C

- Capilaridade, 9
- Classificação da Pesquisa, 54
- Conclusões, 105
- Cor, 19
- Cross-Entropy*, 43

D

- Desenvolvimento, 56
- Discretização, 17

E

- Equação da *Darcy*, 13
- Equação de *Poiseuille*, 11
- Escopo do Problema, 1

F

- FeedForwarding*, 41
- Filtro Laplaciano, 27
- Filtros de Imagens, 24
- Florestas Aleatórias, 36
- Funções de Ativação, 38
- Fuzzy*, 33

H

- Hipóteses, 54
- Histograma, 21
- HSI, 21

I

- Imagens Digitais, 16
- Índice *Gili*, 37
- Inteligência Artificial, 33
- Introdução, 1

L

- Luminância, 20

M

- Machine Learning*, 34
- Metodologia, 53
- Molhabilidade, 9
- Motivação Para o Tema, 53

N

- Nomenclatura, xiii

O

- Objetivos, 4
- Organização do Documento, 4

P

- Permeabilidade, 11
- Permeabilidade Absoluta, 13
- Petrofísica, 6
- Porosidade, 7
- Porosidade Efetiva, 7
- Porosidade Total, 7
- Processamento Digital, 31

Q

- Quantização, 17

R

- Reconstrução, 17
- Redes Neurais Artificiais, 37
- Resultados, 82
- Resultados e Análises, 82
- Resumo, xvi
- Revisão Bibliográfica, 45
- Revisão de Conceitos, 6

- | | |
|-------------------------|------------------------|
| Rochas Reservatórios, 6 | Super-índices, xiv |
| S | |
| Saturação, 8, 20 | |
| Segmentação, 27 | |
| Símbolos, xv | |
| Sistemas de Cores, 19 | |
| Sub-índices, xiv | |
| T | |
| | Taxa de Amostragem, 18 |
| | Tensão Superficial, 9 |
| | Tonalidade, 20 |
| | Trabalhos Futuros, 108 |