# CLASSIFICAÇÃO DE IMAGENS COM REDES NEURAIS CONVOLUCIONAIS

### PROF. DR. MURILO COELHO NALDI

CARLOS EDUARDO FONTANELI RA 769949

EDUARDO MINORU TAKEDA RA 776857

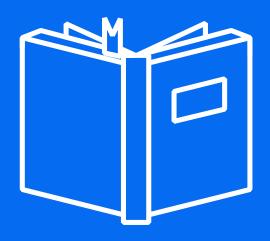
IVAN DUARTE CALVO RA 790739



### Problemática

Aplicar as técnicas de redes neurais convolucionais para classificação de imagens





### Conjunto de Dodos

Diversas imagens de paisagens com dimensão 150x150 pixels e 3 canais de cores.



### Rótulos

- Montanha
- Rua
- Geleira
- Prédios
- Mar
- Floresta



### Estudo dos Dados

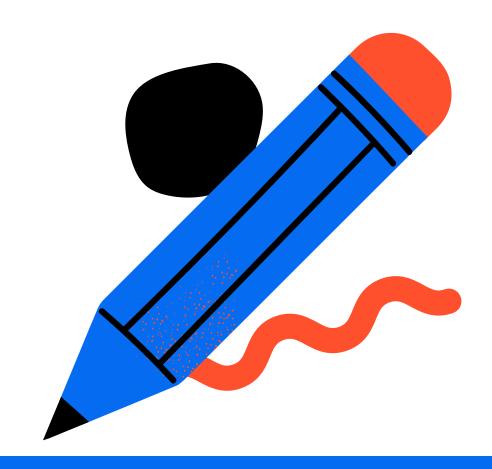
Realização da análise exploratória dos dados bem como seu pré-processamento



### Treino, Teste e Avaliação de Modelos

Implementação de uma rede neural convolucional e análise de suas métricas.

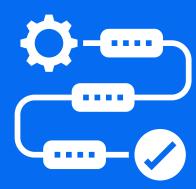
## Objetivos & Metodologia





#### **Objetivos**

Gerar e analisar uma rede neural convolucional capaz de classificar imagens de paisagens.



### Metodologia

Análise exploratória dos dados.

Implementação sistematizada de modelos, com treino e teste sobre o conjunto de dados.

Avaliação dos resultados obtidos.



#### **Ferramentas**

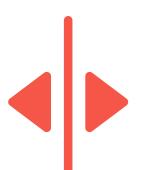
Linguagem de programação multiparadigma orientada a objetos: Python.

Jupiter Notebooks para realização do relatório, através do Google Colab.

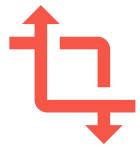
Canva para elaboração da apresentação.

## Leitura dos Dados e Pré-Processamento





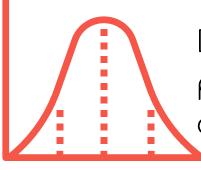
Dados dispostos em pastas de treino e teste, dentro delas imagens divididas em pastas dos rótulos



Leitura e extração dos rótulos de forma sistematizada, embaralhamento dos dados



Redimensionamento das imagens para 150x150 e normalização da escala 0-255 para 0-1



Diminuição do dataset para 3/4 dado a limitação de hardware

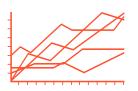
## Análise Exploratória



Obtenção de informações mais palpáveis e interpretativas



Busca de possíveis desbalanceamentos entre os rótulos



Análise visual dos dados



Visualização de alguns exemplos

## Redução dos dados

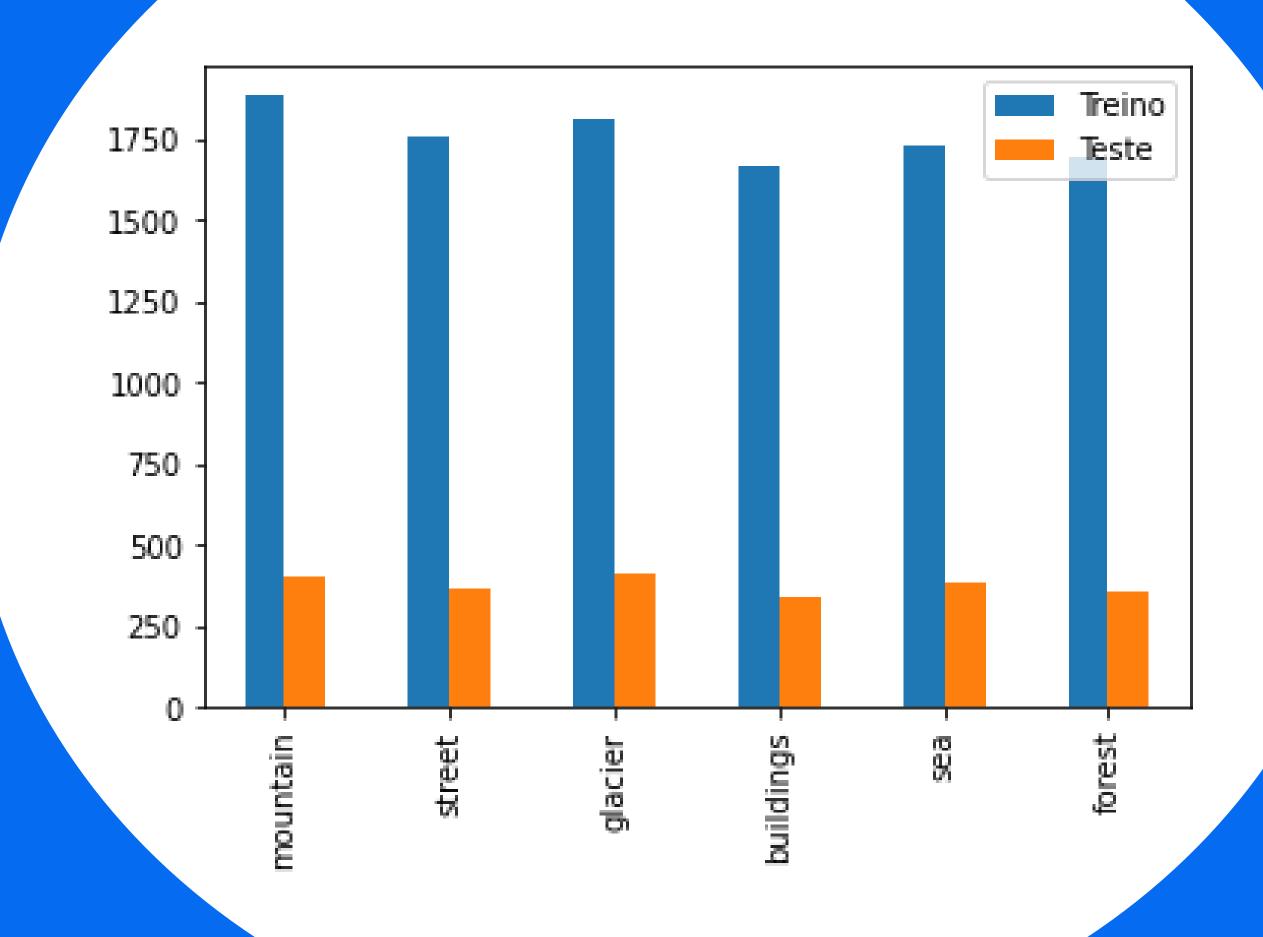
- Testes de funcionamento com diferentes tamanhos.
- Dataset de treino original: 14034 imagens
- Dataset de treino final: 10526

```
Exemplos de treinamento: 10526
Exemplos de teste: 2250
Dimensão das imagens: (150, 150, 3)
```

- Dataset de teste original 3000: imagens
- Dataset de teste final: 2250

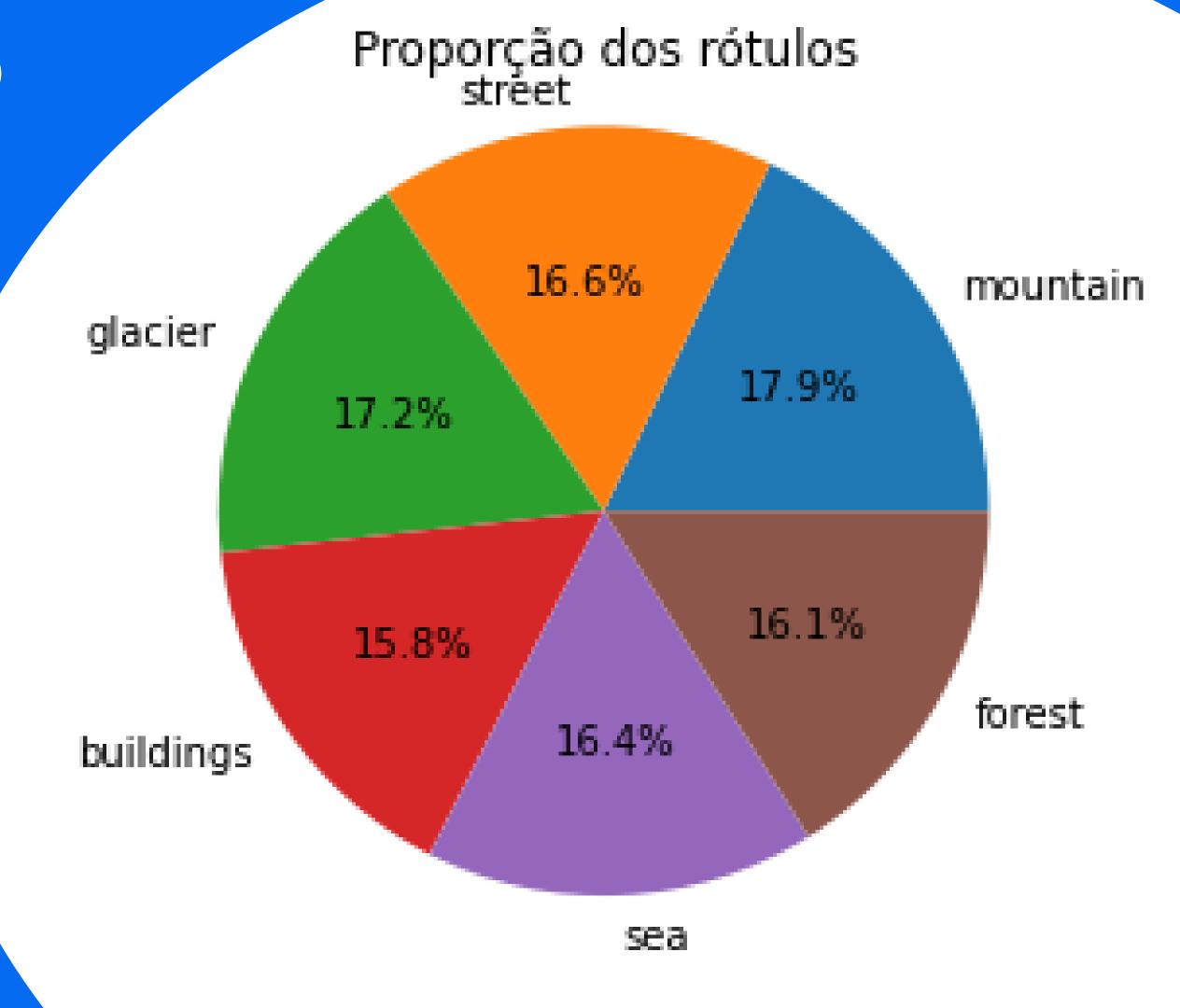
## Proporção Treino x Teste

• Proporção de cerca de 80%x20%



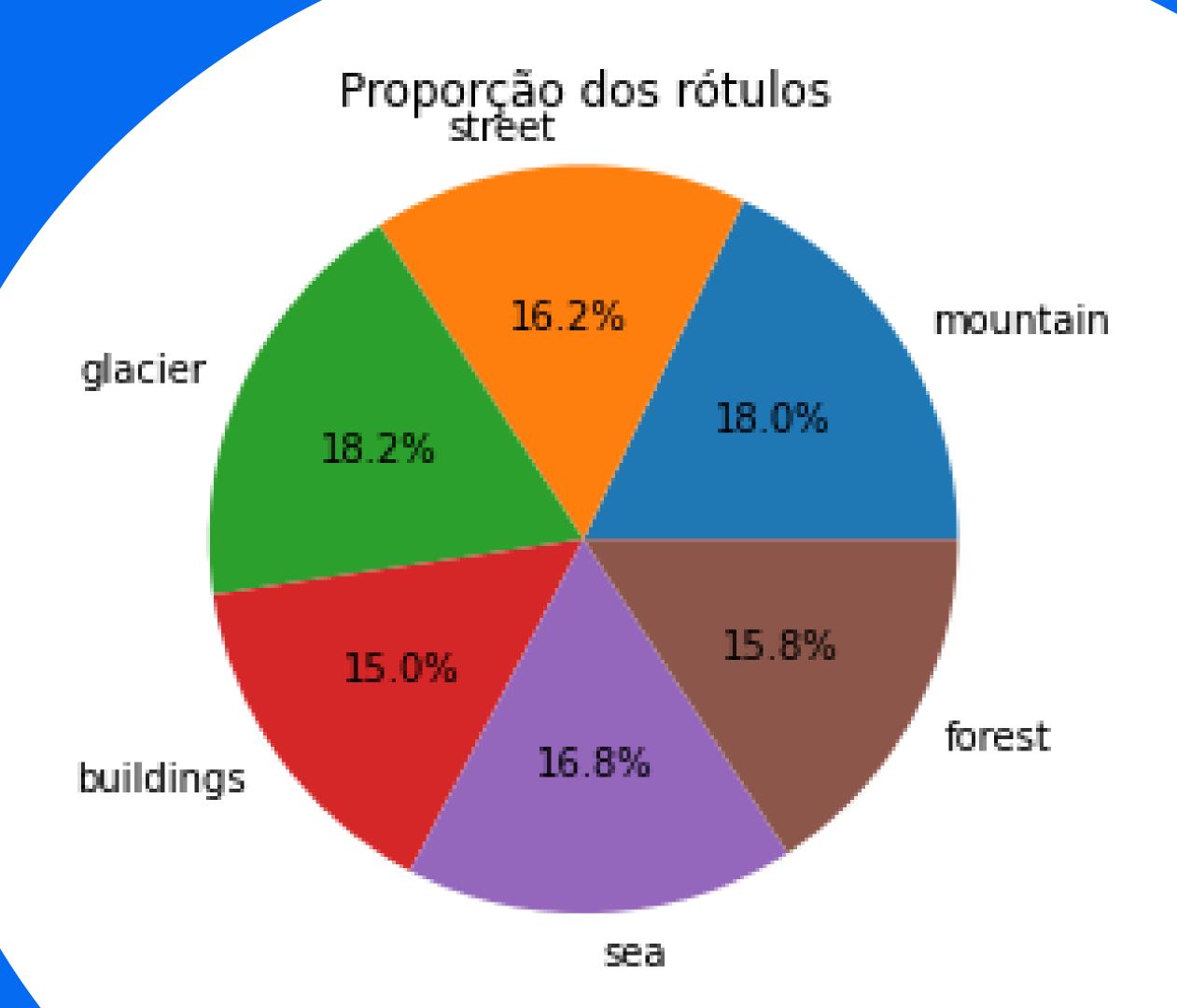
# Distribuição rótulos para treinamento

• Distribuição equilibrada



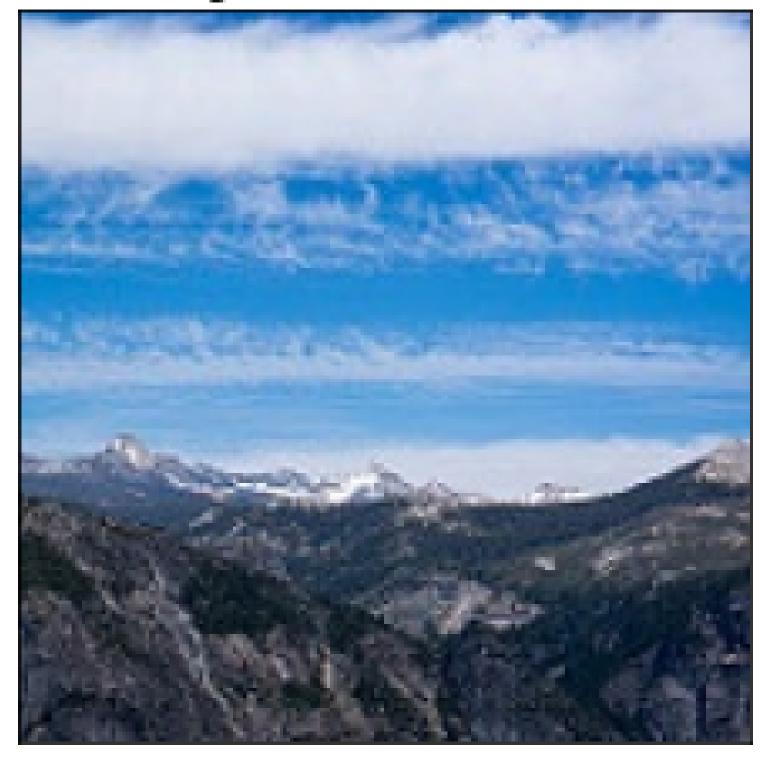
# Distribuição rótulos para teste

• Distribuição equilibrada



# Visualização exemplo isolado

Image #3523 : mountain



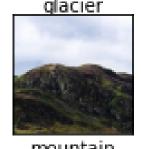
#### Exemplos do dataset

# Visualização exemplos









mountain



buildings











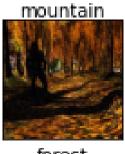














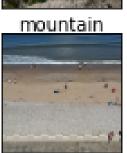








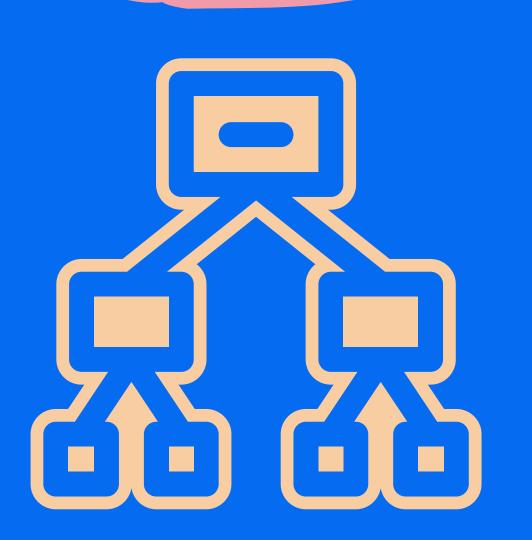


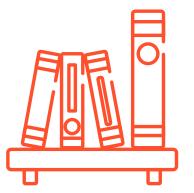


sea

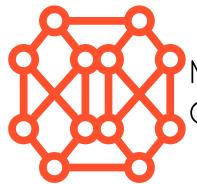
sea

# Criação do Modelo





Biblioteca Keras utilizada para construção do modelo de classificação



Modelo de Rede Neural Convolucional



2 Camadas de Convolução e 2 Camadas Escondidas



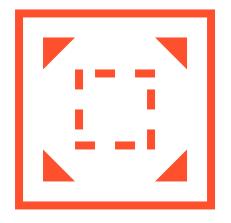
Parâmetros de otimização "adam" e "sparse categorical crossentropy"

## Características do Modelo





32 Filtros 3x3 para a extração de características das imagens



MaxPooling 2x2 para reduzir o tamanho da saída

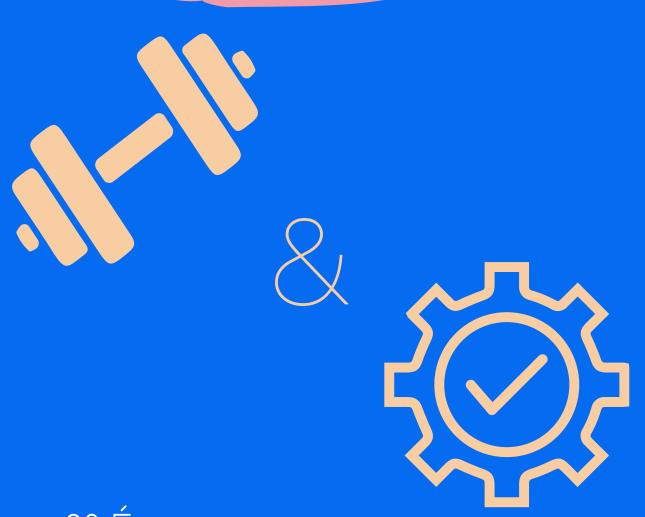


Ativação ReLU nas camadas intermediárias e softmax na classificação



Treinamento por 20 épocas

## Treinamento e Validação



- 20 Épocas
- Erro e Acurácia do conjunto de Treinamento
- Erro e Acurácia do conjunto de Validação

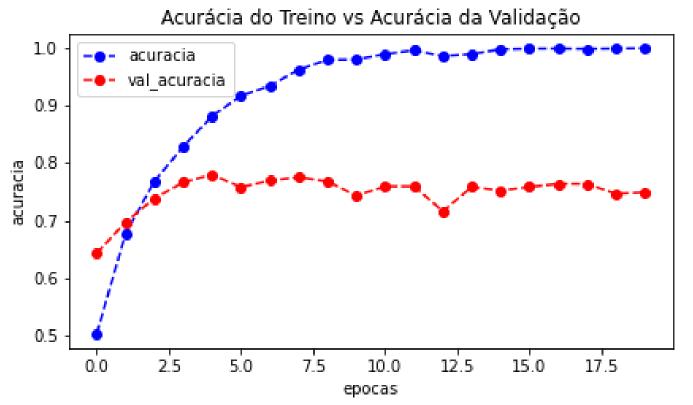
```
- loss: 1.3478 - accuracy: 0.5039 - val_loss: 0.9530 - val_accuracy: 0.6434
· loss: 0.8575 - accuracy: 0.6768 - val_loss: 0.7860 - val_accuracy: 0.6971
loss: 0.6511 - accuracy: 0.7683 - val_loss: 0.7281 - val_accuracy: 0.7384
· loss: 0.4926 - accuracy: 0.8281 - val loss: 0.6761 - val accuracy: 0.7664
· loss: 0.3635 - accuracy: 0.8808 - val loss: 0.6471 - val accuracy: 0.7797
· loss: 0.2718 - accuracy: 0.9163 - val loss: 0.7876 - val accuracy: 0.7578
· loss: 0.2115 - accuracy: 0.9334 - val loss: 0.7851 - val accuracy: 0.7692
· loss: 0.1351 - accuracy: 0.9616 - val loss: 0.8004 - val accuracy: 0.7754
· loss: 0.0956 - accuracy: 0.9786 - val loss: 0.8287 - val accuracy: 0.7678
· loss: 0.0854 - accuracy: 0.9792 - val_loss: 1.0454 - val_accuracy: 0.7431
· loss: 0.0589 - accuracy: 0.9885 - val loss: 0.9523 - val accuracy: 0.7593
· loss: 0.0346 - accuracy: 0.9952 - val loss: 1.0111 - val accuracy: 0.7593
· loss: 0.0568 - accuracy: 0.9849 - val loss: 1.1456 - val accuracy: 0.7160
· loss: 0.0518 - accuracy: 0.9887 - val_loss: 1.1406 - val_accuracy: 0.7583
 loss: 0.0236 - accuracy: 0.9968 - val_loss: 1.1949 - val_accuracy: 0.7521
 loss: 0.0201 - accuracy: 0.9977 - val loss: 1.1646 - val accuracy: 0.7583
 loss: 0.0180 - accuracy: 0.9980 - val loss: 1.2597 - val accuracy: 0.7635

    loss: 0.0170 - accuracy: 0.9974 - val_loss: 1.2615 - val_accuracy: 0.7635

· loss: 0.0179 - accuracy: 0.9980 - val loss: 1.3030 - val accuracy: 0.7464
loss: 0.0150 - accuracy: 0.9986 - val loss: 1.3106 - val accuracy: 0.7488
```

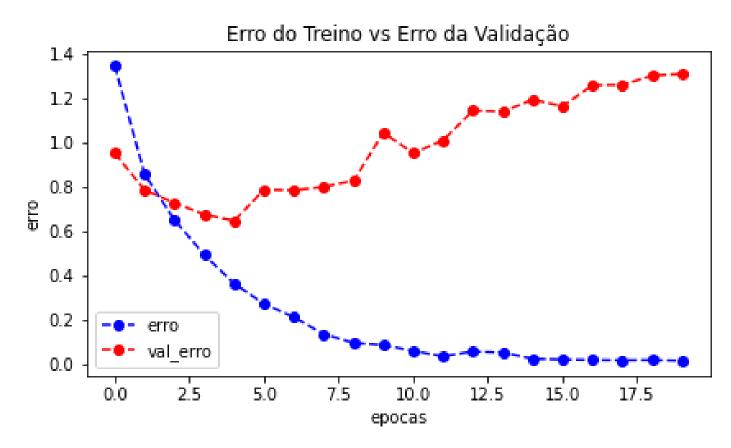
## Análise do Treinamento







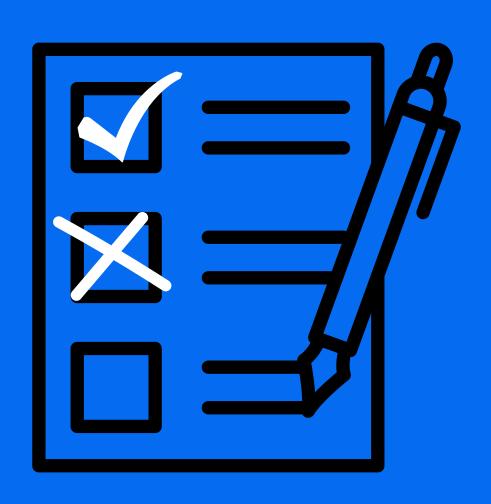
Acurácia converge para valores entre 0.7 e 0.8 no conjunto de validação





Erro aumenta conforme as épocas se passam apresentando possível caso de Overfitting

## Conjunto de Teste



loss: 1.3854 - accuracy: 0.7356

Passando o conjunto de Teste no modelo treinado, podemos notar que a acurácia não foi tão elevada, assim como o modelo de Validação

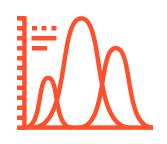
Image #1461 : street



Exemplo isolado de Classificação no conjunto de testes utilizando o modelo treinado

## Análise do Erro





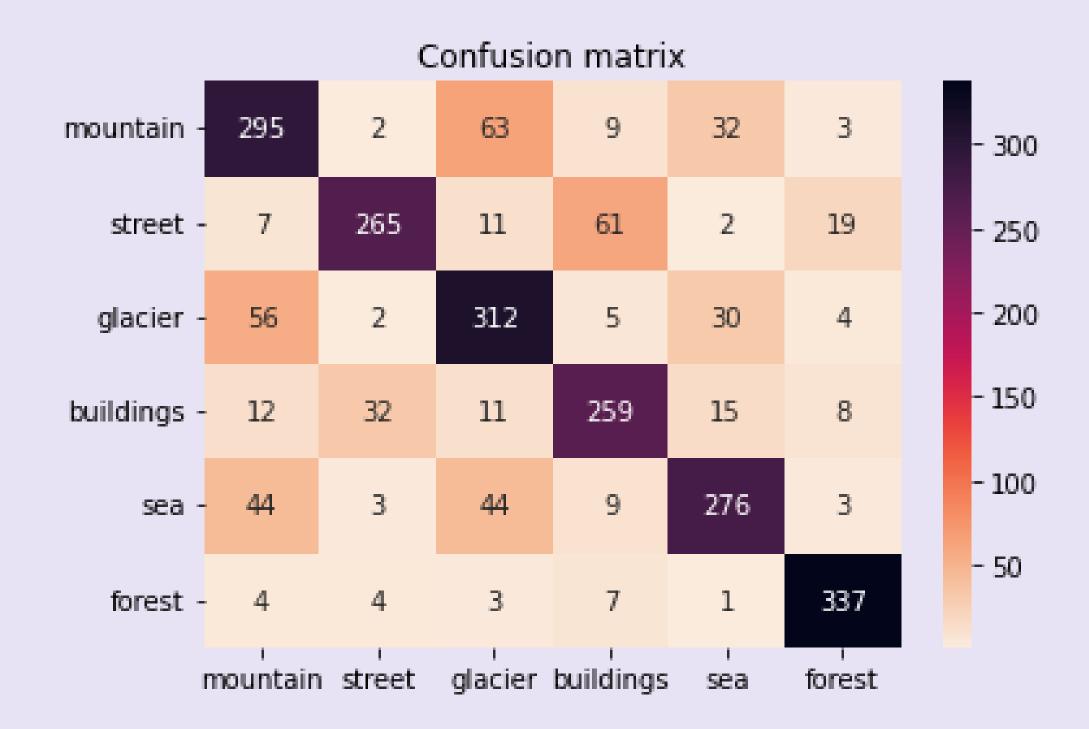
Intersecção nas imagens



Possíveis alternativas

## Análise do erro

- Acurácia na faixa de 70%;
- Problemas com algumas categorias de imagens



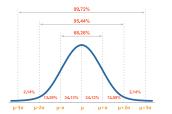
# Análise do erro

- Muito bom em classificar florestas;
- Ruim em classificar geleiras e prédios;

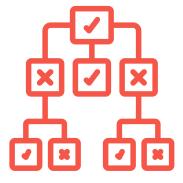
	precision	recall	f1-score	support
mountain street glacier buildings sea forest	0.73 0.81 0.61 0.69 0.77 0.95	0.68 0.71 0.83 0.72 0.61 0.90	0.70 0.76 0.70 0.71 0.68 0.92	404 365 409 337 379 356
accuracy macro avg weighted avg	0.76 0.75	0.74 0.74	0.74 0.75 0.74	2250 2250 2250



### Considerações Finais



Resultado pode ser aproveitado



Problemas surgem com imagens que possuem várias características



Combinação pode ser vantajosa

