Implementar uma inteligência artificial (IA) para reconhecimento de imagens em um drone envolve várias etapas e componentes. Abaixo estão algumas das maneiras principais de se implementar essa IA:

- Escolha do Hardware Processador e GPU: Para processar imagens em tempo real, é necessário um processador potente e, preferencialmente, uma GPU para acelerar a inferência dos modelos de IA. Câmera: A qualidade da câmera é crucial. Escolher uma câmera com alta resolução e, se necessário, capacidades de visão noturna ou infravermelho. Sensores Adicionais: Sensores como LIDAR podem complementar a câmera para uma melhor percepção do ambiente.
- Coleta e Preparação de Dados Coleta de Dados: Capturar um grande número de imagens que o drone encontrará em diferentes condições (iluminação, clima, altura). Anotação de Dados: As imagens coletadas devem ser anotadas corretamente, ou seja, identificando e marcando os objetos de interesse. Aumento de Dados (Data Augmentation): Para aumentar o conjunto de dados, técnicas como rotação, corte, ajuste de brilho, e adição de ruído podem ser usadas.
- Desenvolvimento do Modelo de IA Escolha do Algoritmo: Modelos de deep learning, especialmente redes neurais convolucionais (CNNs), são eficazes para reconhecimento de imagens. Modelos populares incluem YOLO (You Only Look Once), SSD (Single Shot MultiBox Detector), e Faster R-CNN. Treinamento: Utilizar frameworks de deep learning como TensorFlow, PyTorch, ou Keras para treinar o modelo com os dados anotados. Validação e Testes: Dividir os dados em conjuntos de treinamento, validação e teste para garantir que o modelo generalize bem.
- Implementação no Drone Otimização do Modelo: Modelos treinados em plataformas poderosas precisam ser otimizados para rodar eficientemente em hardware embarcado com limitações de recursos. Ferramentas como TensorFlow Lite, NVIDIA TensorRT, ou OpenVINO podem ser usadas. Integração com o Drone: Desenvolver a interface de comunicação entre o modelo de IA e o sistema de controle do drone. Isso pode incluir integração com os sistemas de navegação e controle de vôo. Edge Computing: Em muitos casos, a inferência (processamento de dados) deve ser feita diretamente no drone (edge computing) para reduzir a latência e a dependência de uma conexão de rede.
- Teste e Refinamento Testes em Simulações: Antes de realizar vôos reais, utilizar ambientes de simulação para testar o desempenho do modelo em

diferentes cenários. Vôos de Teste: Realizar vôos controlados para verificar o desempenho do sistema no mundo real, ajustando parâmetros conforme necessário. Monitoramento e Atualizações: Implementar um sistema de monitoramento para analisar o desempenho do drone em tempo real e realizar atualizações de software quando necessário.

- Segurança e Conformidade Segurança do Sistema: Garantir que o software do drone seja seguro contra falhas e ataques. Conformidade Regulatória: Certificar-se de que o drone e o software estejam em conformidade com as regulamentações locais e internacionais. Exemplo de Fluxo de Trabalho Coleta e Anotação de Dados
- Captura de imagens e vídeos com a câmera do drone. Anotação manual ou semi-automática dos objetos de interesse. Desenvolvimento do Modelo
- Treinamento de um modelo de reconhecimento de imagens usando um framework de deep learning. Avaliação do modelo utilizando métricas de desempenho (precisão, recall, F1-score). Otimização e Implementação
- Conversão do modelo para uma versão otimizada para dispositivos embarcados. Deploy do modelo no hardware do drone, integrando com o software de controle de vôo. Testes e Ajustes
- Testes iniciais em simulação.
- Ajustes baseados em testes de vôo reais e feedback.

Com esses passos, é possível desenvolver e embarcar uma IA eficaz para reconhecimento de imagens em um drone, garantindo que ele possa operar de maneira autônoma e eficiente em diversas aplicações, desde vigilância e monitoramento até entregas autônomas e inspeções industriais.

## 1 detecção e reconhecimento de imagens

A detecção de imagens por uma inteligência artificial (IA) envolve várias etapas e técnicas, geralmente baseadas em redes neurais convolucionais (CNNs). Vou explicar de forma simplificada os principais passos e componentes envolvidos nesse processo:

• Coleta de Dados Primeiro, é necessário coletar um grande conjunto de imagens rotuladas (ou seja, com anotações indicando o que está presente em cada imagem). Essas imagens são usadas para treinar a IA.

- Pré-processamento das Imagens As imagens são processadas para padronizar aspectos como tamanho, escala e formato. Isso pode incluir:
- Redimensionamento para uma dimensão fixa. Normalização dos valores de pixel. Aumento de dados (data augmentation), como rotação, corte, e espelhamento para aumentar a diversidade do conjunto de treinamento.
- Arquitetura da Rede Neural Para a detecção de imagens, a arquitetura mais comum é a Rede Neural Convolucional (CNN), que é composta por várias camadas, incluindo:
- Camadas Convolucionais: Filtram a imagem para extrair características como bordas, texturas e padrões.
- Camadas de Pooling: Reduzem a dimensionalidade dos dados, resumindo a informação para focar nas características mais importantes. Camadas Fully Connected: Conectam todas as unidades da camada anterior para a tomada de decisão final.
- Treinamento da Rede Neural Durante o treinamento, o modelo aprende a reconhecer padrões nas imagens. Isso é feito através de:
- Forward Propagation: A imagem passa pela rede e produz uma saída (por exemplo, a probabilidade de que uma determinada classe esteja presente na imagem). Cálculo da Função de Custo: Compara a saída do modelo com a verdade real (rótulo da imagem) para calcular o erro. Backpropagation: O erro é propagado de volta pela rede para ajustar os pesos das conexões, minimizando o erro em futuras previsões.
- Inferência Uma vez treinado, o modelo pode ser usado para detectar objetos em novas imagens. O processo de inferência envolve:
- Passar a imagem pela rede. Obter as previsões sobre a presença e a localização de objetos na imagem.
- Pós-processamento As previsões da rede podem ser refinadas e interpretadas usando técnicas como:
- Non-Maximum Suppression (NMS): Para remover múltiplas caixas delimitadoras que se sobrepõem para o mesmo objeto, mantendo apenas a mais provável.
- Thresholding: Para descartar previsões com baixa confiança.

## 1.1 Exemplos de Modelos e Técnicas Avançadas

YOLO (You Only Look Once): Um modelo de detecção em tempo real que divide a imagem em uma grade e faz predições diretamente para cada célula da grade. R-CNN (Region-based Convolutional Neural Networks): Primeiro propõe regiões candidatas e depois classifica cada uma. Faster R-CNN: Uma melhoria da R-CNN que integra a proposta de regiões e a classificação em uma única rede. Aplicações A detecção de imagens por IA tem muitas aplicações práticas, como:

Reconhecimento de objetos em fotos e vídeos. Detecção de rostos para segurança e autenticação. Análise de imagens médicas para diagnósticos. Sistemas de veículos autônomos para identificar obstáculos e sinais de trânsito. Resumo A detecção de imagens por IA é um campo complexo que combina coleta de dados, técnicas avançadas de processamento de imagens, redes neurais profundas e métodos de pós-processamento para fornecer resultados precisos e úteis.

## 2 Competição

Pelo oque deu a entender dá competição, o nosso drone deverá percorrer uma trájetória e desviar de objetos, além de capturar imagens ao longo do percurso de animais. Analisando cada uma das tasks e sugerindo soluções temos: