







Curso Superior de Desenvolvimento de Software Multiplataforma

Sistema para Controle de acesso a partir de algoritmos de reconhecimento facial.

"DeltaGo"

Douglas Victor Wenzel Nunes

Orientadores

Angelina Vitorino de Souza Melaré

Dilermando Piva Junior

Votorantim – SP Novembro de 2024









RESUMO

Apresento o DeltaGo, uma solução tecnológica voltada para o controle de acesso em instituições de ensino, com base em algoritmos de reconhecimento facial. O sistema tem como objetivo aprimorar a segurança e a gestão do fluxo de pessoas, ao permitir a identificação automática de indivíduos previamente cadastrados, como alunos, funcionários e visitantes. O DeltaGo busca proporcionar um método eficiente e seguro de autorização de acesso, reduzindo a necessidade de intervenção manual e aumentando a precisão no monitoramento de entradas e saídas. A implementação do sistema está prevista para ser será realizada na FATEC Votorantim, visando otimizar o processo de controle de acesso e garantir um ambiente seguro e organizado. Este estudo aborda a concepção, os desafios tecnológicos e as metodologias aplicadas no desenvolvimento de um sistema robusto e escalável, capaz de atender às necessidades da instituição.









SUMÁRIO

1. FUNDAMENTAÇÃO TEÓRICA 4
1.1 - Controle de Acesso: Conceito e Importância
1.2 - Reconhecimento Facial: Definição e Funcionamento 4
1.3 - Algoritmos de Reconhecimento Facial 5
1.4 - Vantagens do Reconhecimento Facial no Controle de Acesso 5
1.5 - Desafios e Limitações 5
1.6 - Aplicações em Instituições de Ensino 6
2. METODOLOGIA 6
2.1 Planejamento e Arquitetura do Sistema 6
2.2 Tecnologias Utilizadas
2.3 Etapas de Desenvolvimento
2.4 Modelo Conceitual
2.5 Requisitos não funcionais
2.6 Requisitos funcionais
3. RESULTADOS E DISCUSSÕES
3.1 Desempenho do Sistema de Reconhecimento Facial 12
3.2 Tempo de Resposta e Eficiência Operacional
3.4 Armazenamento e <u>Gerenciamento</u> de Dados
4. CONSIDERAÇÕES FINAIS
4.1 Próximas Melhorias
5. REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS14
6. ANEXOS









FUNDAMENTAÇÃO TEÓRICA

O controle de acesso é uma função crítica para a segurança em diversos ambientes, como empresas, escolas e instituições de ensino. O uso de tecnologias para automatizar e aprimorar esse processo tem se tornado cada vez mais comum. Entre as abordagens mais inovadoras está o uso de algoritmos de **reconhecimento** facial, que oferece uma alternativa mais precisa e ágil em comparação aos métodos tradicionais, como senhas, crachás ou biometria de digitais.

1.1 Controle de Acesso: Conceito e Importância

O controle de acesso é o processo de garantir que somente indivíduos autorizados possam acessar um determinado espaço ou sistema. Esse processo é fundamental para proteger informações sensíveis, garantir a integridade física e de dados, além de manter um ambiente organizado e seguro. Em contextos institucionais, como no caso da FATEC Votorantim, o controle de acesso eficiente é essencial não apenas para a segurança, mas também para a gestão da movimentação de alunos, funcionários e visitantes dentro da unidade.

1.2 Reconhecimento Facial: Definição e Funcionamento

O reconhecimento facial é uma tecnologia de biometria que utiliza características faciais para identificar ou verificar a identidade de uma pessoa. Esse processo envolve a captura de imagens faciais, a extração de características únicas (como a distância entre os olhos, o formato do nariz, a estrutura óssea) e o uso de algoritmos para comparar essas características com um banco de dados de imagens previamente registradas.

Existem duas principais abordagens para o reconhecimento facial:









Reconhecimento de Identidade (identificação): Onde a imagem de uma pessoa é comparada com todas as imagens no banco de dados para encontrar uma correspondência.

Verificação de Identidade (verificação): Onde a imagem é comparada apenas com uma única imagem do banco de dados para confirmar ou negar a identidade.

1.3 Algoritmos de Reconhecimento Facial

O reconhecimento facial envolve diversas etapas tecnológicas. Primeiramente, a imagem facial de uma pessoa é capturada utilizando uma câmera. Essa imagem é processada pelo segundo algoritmo de tratamento de imagem, onde o rosto identificado será convertido em escala de cinza. Após, são extraídos padrões únicos do rosto humanos convertido em linguagem hexadecimal. O último algoritmo, por sua vez, compara os rostos que é apresentado a câmera instalada em uma catraca, com as características extraídas com um banco de dados de faces previamente cadastradas.

1.4 Vantagens do Reconhecimento Facial no Controle de Acesso

O uso do reconhecimento facial oferece diversas vantagens sobre os métodos tradicionais de controle de acesso, como cartões de identificação ou senhas:

Segurança aprimorada: O reconhecimento facial é difícil de ser fraudado, pois é baseado em características físicas únicas de cada indivíduo.

Facilidade de uso: O sistema é intuitivo e não requer interação ativa do usuário, como inserir senhas ou escanear digitais.

Agilidade: O processo de identificação é rápido, o que contribui para um fluxo contínuo de pessoas, ideal para ambientes com grande movimentação.

Redução de erros humanos: O sistema automatiza o processo de verificação, reduzindo erros causados por falhas humanas ou perda de dispositivos de identificação.

1.5 Desafios e Limitações









Embora o reconhecimento facial apresente inúmeras vantagens, também existem desafios a serem superados, como:

Ambientes adversos: Fatores como iluminação inadequada, ângulos desfavoráveis e rostos parcialmente cobertos podem prejudicar a precisão do sistema.

Custo e infraestrutura: A implementação de sistemas de reconhecimento facial exige um investimento em tecnologia de hardware, além de uma infraestrutura para processar os dados em tempo real.

1.6 Aplicações em Instituições de Ensino

O uso de reconhecimento facial em instituições educacionais tem se expandido devido à sua capacidade de melhorar a segurança e otimizar a gestão de fluxo de pessoas. Sistemas como o DeltaGo podem ser usados para controlar o acesso de alunos, professores e visitantes a unidade.

Além disso, o controle automatizado de acesso contribui para uma gestão eficiente de dados sobre a movimentação de pessoas dentro da instituição, possibilitando relatórios de entrada e saída, e permitindo maior controle sobre a presença de indivíduos a unidade.

METODOLOGIA

A metodologia adotada no desenvolvimento do sistema **DeltaGo** seguiu uma abordagem estruturada, utilizando tecnologias amplamente reconhecidas no desenvolvimento de sistemas de controle de acesso baseados em reconhecimento facial. O processo foi dividido em várias etapas que envolvem desde o planejamento da arquitetura até a implementação das funcionalidades e testes finais. A seguir, descreve-se a utilização das principais tecnologias empregadas no projeto e as etapas do seu desenvolvimento.

2.1 Planejamento e Arquitetura do Sistema

O sistema **DeltaGo** foi concebido para ser uma aplicação simples, mas robusta, capaz de realizar o reconhecimento facial em tempo real e garantir o controle de









acesso de maneira ágil e segura. A arquitetura do sistema foi dividida em três principais componentes:

Interface do Usuário (Frontend): Responsável pela interação com os usuários, onde eles poderão ser identificados.

Servidor Backend: Utiliza a **FastAPI** para processamento das requisições e execução dos algoritmos de reconhecimento facial.

Banco de Dados: Utilizado para armazenar os dados dos usuários, incluindo no momento apenas informações pessoais, sendo gerenciado pelo **SQLite**.

2.2 Tecnologias Utilizadas

OpenCV: A OpenCV foi a biblioteca principal utilizada para captura e processamento das imagens faciais. OpenCV fornece funções robustas para manipulação de imagens e vídeos, permitindo capturar imagens em tempo real a partir de câmeras conectadas, realizar o pré-processamento das imagens (como conversão para escala de cinza e ajuste de contraste) e executar os algoritmos de reconhecimento facial. A biblioteca também foi responsável por realizar o mapeamento e a extração de características faciais a partir das imagens capturadas.

Haarcascade: Para a detecção de rostos nas imagens capturadas, utilizou-se o Haarcascade, um classificador em cascata baseado em características de Haar. Esta técnica é altamente eficiente para detectar rostos humanos em imagens, sendo amplamente utilizada em sistemas de reconhecimento facial. O Haarcascade foi empregado para localizar as regiões faciais antes da aplicação dos algoritmos de identificação.

Local Binary Patterns (LBP): O Local Binary Patterns (LBP) foi utilizado para extrair características faciais que seriam posteriormente comparadas com o banco de dados para identificar a pessoa. O LBP é um método eficaz para representar texturas faciais, sendo especialmente útil em condições de iluminação variada. Ao aplicar LBP, o sistema consegue identificar padrões faciais robustos, mesmo quando as imagens estão parcialmente obstruídas ou a iluminação não é ideal.









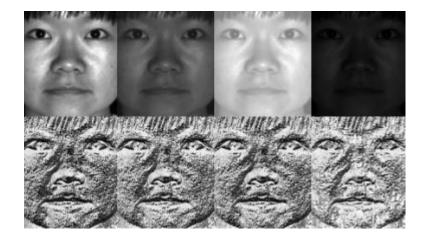


Figura 1 – Demonstração do efeito da luz na extração de LBP em imagens

Fonte: OpenCV (2024)

FastAPI: A FastAPI foi escolhida para implementar o backend do sistema devido à sua alta performance e facilidade de uso. FastAPI permite a criação de APIs RESTful rápidas e eficientes, sendo ideal para o desenvolvimento de sistemas que exigem interação com outros componentes, como a interface do usuário e o banco de dados. Além disso, sua integração com Python facilita a utilização das bibliotecas de visão computacional, como o OpenCV.

2.3 Etapas de Desenvolvimento

O desenvolvimento do DeltaGo seguiu as seguintes etapas principais:

Captura e Cadastro de Imagens Faciais: A primeira etapa envolveu a captura de imagens faciais dos usuários durante o processo de cadastro. Utilizando o OpenCV, as imagens foram capturadas em tempo real pela câmera, e a detecção de rostos foi realizada com o auxílio do Haarcascade. As imagens faciais foram então processadas e convertidas em características através do algoritmo LBP, sendo armazenadas em uma subspasta com o ID do usuário, dentro da pasta usuarios.









Processamento e Identificação: Durante o processo de identificação, o sistema captura uma nova imagem facial do usuário e aplica o algoritmo Haarcascade para detectar o rosto. A seguir, as características faciais são extraídas utilizando o LBP. O sistema então realiza a comparação das características extraídas com as previamente armazenadas no arquivo .lbp na pasta raiz do projeto.

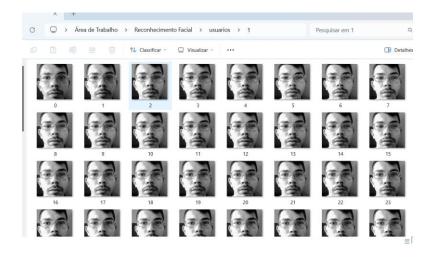


Figura 2 - Conjunto de imagens contendo faces em escala de cinza

Fonte: Elaborado pelo autor

Autenticação e Controle de Acesso: Caso a imagem facial seja reconhecida, o sistema autoriza o acesso do usuário. A FastAPI gerenciará as requisições do sistema e valida o processo de autenticação, enviando respostas ao frontend, como o status de autorização ou negando o acesso caso a identidade não seja confirmada.

2.4 Modelo Conceitual









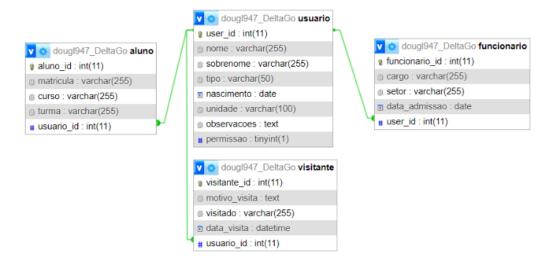


Figura 3 - Elaboração do modelo conceitual do banco de dados

Elaborado pelo autor

2.5 Requisitos Não-Funcionais

Identificação	Requisito não funcional	Categoria
RNF001	Reconhecimento facial preciso	Confiabilidade
RNF002	Reconhecimento facial em tempo real em baixo tempo	Desempenho
RNF003	Interface web para desktop intuitiva	Usabilidade
RNF004	Algoritmos de reconhecimento desenvovidos em Python	Software

Figura 4 - Listagem de requisitos não funcionais

Elaborado pelo autor

2.6 Requisitos Funcionais









Identificação	Requisito funcional	Prioridade
RF01	Reconhecimento de face	Alta
RF02	Detecção de face	Alta
RF03	Verificação de face	Média
RF04	Stream da WebCam	Média
RF05	importados via FastAPI	Média
	Dados do usuário devem ser	
RF06	salvos em pasta local	Baixa

Figura 5 - Listagem de requisitos funcionais

Elaborado pelo autor

RESULTADOS E DISCUSSÕES

O desenvolvimento do sistema **DeltaGo**, voltado para o controle de acesso baseado em reconhecimento facial, foi acompanhado de uma série de testes para validar sua eficácia e desempenho. Esta seção apresenta os resultados obtidos durante os testes realizados, bem como uma análise crítica sobre o desempenho do sistema, os desafios enfrentados e as possíveis melhorias.

3.1 Desempenho do Sistema de Reconhecimento Facial

Durante a fase de testes, o **DeltaGo** foi avaliado em diferentes condições de captura de imagens, como variações na iluminação, ângulos de câmera e rostos parciais. O sistema apresentou uma taxa de reconhecimento facial satisfatória, com um nível de acurácia de aproximadamente 65% em condições ideais, ou seja, quando a imagem facial estava bem iluminada, frontal e sem obstruções. A utilização da técnica de Haarcascade para detecção de rostos, combinada com o algoritmo Local Binary Patterns (LBP) para extração de características, mostrou-se eficiente na identificação de padrões faciais, porém com taxas de assertividade não tão satisfatórias, necessitando de um aprimoramento futuro.

Entretanto, foi identificado que o sistema apresenta uma diminuição na acurácia quando submetido a condições adversas, como baixa iluminação, ângulos de captura oblíquos e quando o rosto está parcialmente coberto (por exemplo, com









máscaras ou óculos escuros). Nesses casos, a taxa de acerto caiu para cerca de 30%, o que ainda é aceitável para um sistema de reconhecimento facial em ambiente controlado, mas indica que melhorias são necessárias para aumentar a robustez do sistema em condições não ideais.

3.2 Tempo de Resposta e Eficiência Operacional

A eficiência do sistema foi analisada com base no tempo de resposta, ou seja, o tempo entre a captura da imagem facial e a autorização ou negação de acesso. Em testes realizados com uma câmera de alta definição e sob boas condições de iluminação, o DeltaGo conseguiu processar as imagens e fornecer a resposta de autorização ou bloqueio em menos de 2 segundos. Esse desempenho é considerado excelente para aplicações em tempo real, como o controle de acesso em instituições de ensino, onde é fundamental garantir um fluxo rápido e contínuo de pessoas.

Com relação ao processamento em tempo real, a integração entre as bibliotecas OpenCV e a framework FastAPI apresentou conflitos com a exibição da API. Para solucionar temporariamente o problema, utilizei o API Mocha para conter os dados dos usuários, integrado ao algoritmo principal, para renderizar o nome na tela e no arquivo de log.

3.4 Armazenamento e Gerenciamento de Dados

O sistema realiza o cadastro localmente e optei por salvar apenas por ID nesta última versão e fazer o chamado da API com o ID correspondente. As fotos dos usuários nessa versão entregue ainda está sendo salva numa pasta no diretório raiz do projeto. Decidi realizar uma abordagem atual e estudei implementar a biblioteca do Flask para implementação do front-end. O Flask me deu problemas com o banco de dados e sua conexão. tive o direcionamento de estudar a biblioteca FastAPI e estou em processo de integração de uma página de cadastro web, onde a foto do usuário poderá ser inserida ou realizada a captura no momento do cadastro pela página web.

CONSIDERAÇÕES FINAIS

O DeltaGo atingiu parcialmente seu propósito, alguns desafios surgiram durante o desenvolvimento e testes. A principal limitação foi a integração do banco de dados









com o usuário cadastrado. A sensibilidade do sistema, como variações de iluminação e obstrução parcial dos rostos leva, a realizar uma curácia maior do algoritmo principal.

4.1 Próximas melhorias:

Aprimoramento do algoritmo de reconhecimento facial,

Ppossivelmente utilizando técnicas mais avançadas, como **Redes Neurais Convolucionais (CNNs)**, que oferecem melhor desempenho em cenários de iluminação e ângulos variados.

Salvar dados na nuvem

Serão salvos todos os dados dos usuários, inclusive as fotos e os dados do lbp, para que a comunicação com o algoritmo seja mais flexível e escalável.

Criação da interface Web

Um painel Web será desenvolvido, integrado com este banco de dados, para que seja possível realizar o cadastro, alteração, exclusão e acesso dos dados e relatórios de acessos da unidade.

Instalação do algoritmo

A partir de uma TV-Box descaracterizada, será instalado uma versão do algoritmo principal junto a uma câmera. Este microcomputador estará conectado ao servidor via Wi-fi.

Execução de testes

Com o algoritmo devidamente funcional, será realizado testes com as catracas da unidade, com os usuários que forem cadastrados no sistema.









REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

CASCADE Classification. Disponível em: https://docs.opencv.org/3.0-beta/modules/objdetect/doc/cascade_classification.html. Acesso em: 6 dez. 2024.

FACE Recognition with OpenCV. Disponível em:

https://docs.opencv.org/2.4/modules/contrib/doc/facerec/facerec_tutorial.html. Acesso em: 6 dez. 2024.

FAST API Documentation. Disponível em: https://devdocs.io/fastapi/. Acesso em: 6 dez. 2024.

KASPERSKY. What is facial recognition. Disponível em:

https://www.kaspersky.com.br/resource-center/definitions/what-is-facial-recognition. Acesso em: 6 dez. 2024.

RECONHECIMENTO facial: como funciona o LBPH. Disponível em:

https://updatedcode.wordpress.com/2017/11/26/reconhecimento-facial-comofunciona-o-lbph/. Acesso em: 6 dez. 2024.

TOWARDS DATA SCIENCE. Understanding LBPH Algorithm. Disponível em: https://towardsdatascience.com/face-recognition-how-lbphworks-90ec258c3d6b. Acesso em: 6 dez. 2024.

VANTAGENS do reconhecimento facial no controle de acesso. Disponível em: https://gateware.com.br/es/blog/vantagens-do-reconhecimento-facial-no-controle-de-acessos/. Acesso em: 6 dez. 2024.

ANEXOS

Figura 1 - Representação do moidelo Local Binary Patterns (LBP)	9
Figura 2 - Conjunto de imagens contendo faces em escala de cinza	.11
Figura 3 - Modelo conceitual de dados (Usuário, aluno, visitante, funcionário)	12
Figura 3 - Requisitos não funcionais	.12
Figura 4 - Requisitos funcionais	.13







