



# Formação Inteligência Artificial







# Introdução à Inteligência Artificial



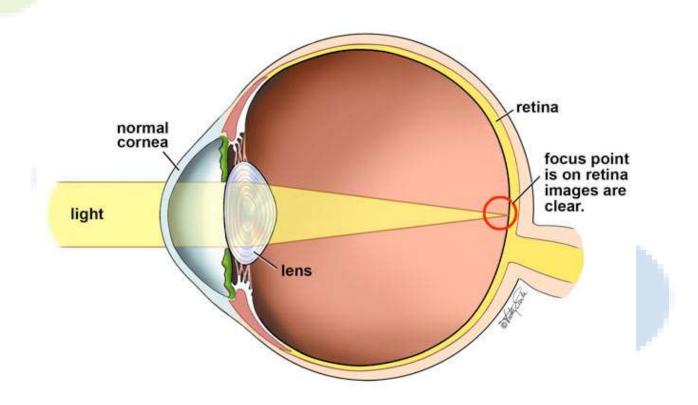






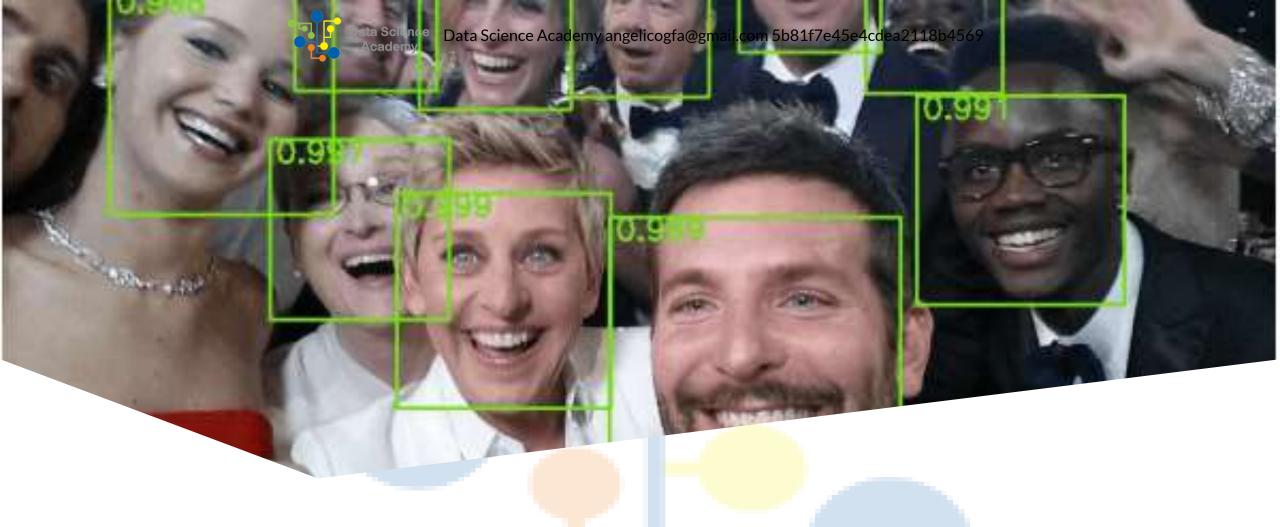




















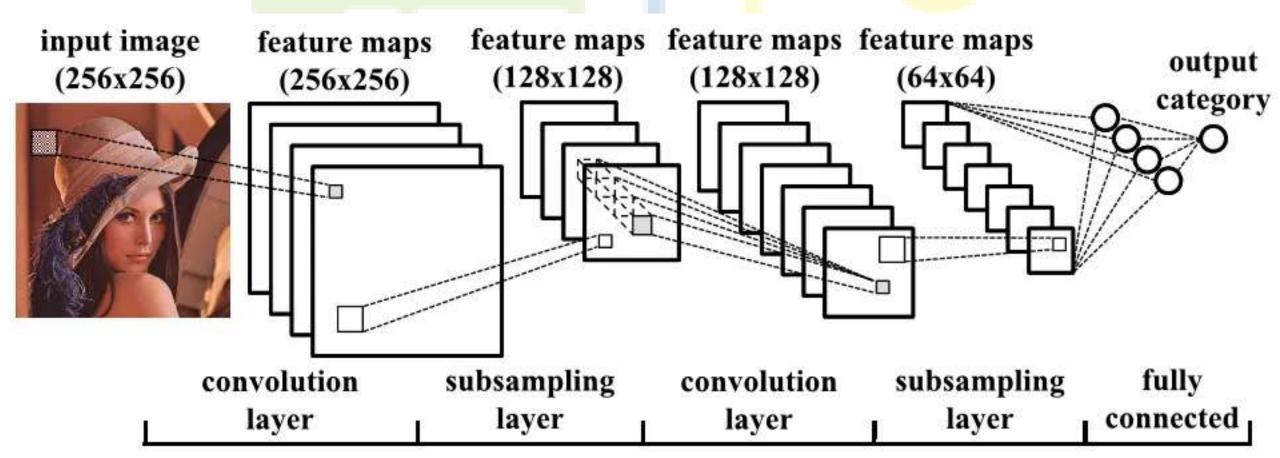




























A percepção fornece aos agentes informações sobre o mundo que eles habitam interpretando a resposta dos sensores





Um agente de decisão baseada em modelos, em ambiente parcialmente observável, tem um modelo de sensor, uma distribuição de probabilidade P(E|S) sobre a evidência do que seus sensores produzem, dado um estado do mundo.





Para a visão, o modelo de sensor pode ser dividido em dois componentes:

- Um modelo de objeto
- Um modelo de renderização











A ambiguidade pode ser gerida com conhecimento prévio





Um agente de decisão teórico não é a única arquitetura que pode fazer uso de sensores de visão





Em comparação com os dados de outros sensores, observações visuais são extraordinariamente ricas, tanto nos detalhes que podem revelar como na enorme quantidade de dados que produzem.





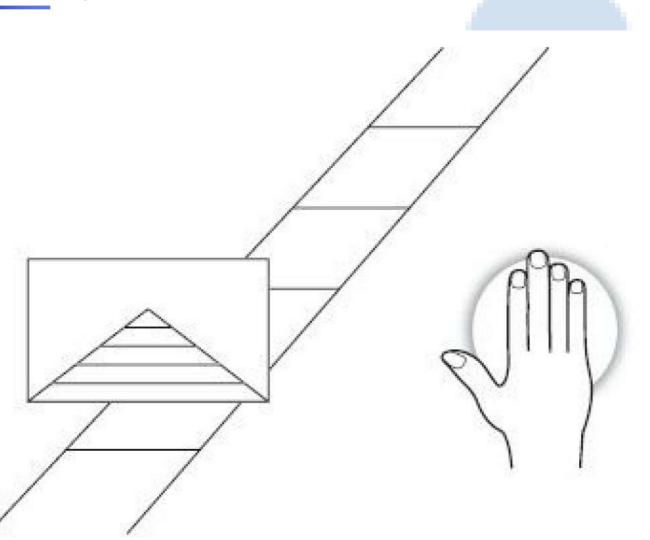
Compreender esses métodos requer compreensão dos processos pelos quais as imagens são formadas.

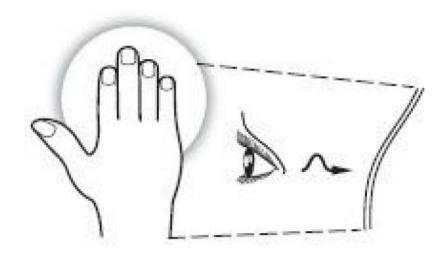






# Formação de Imagens





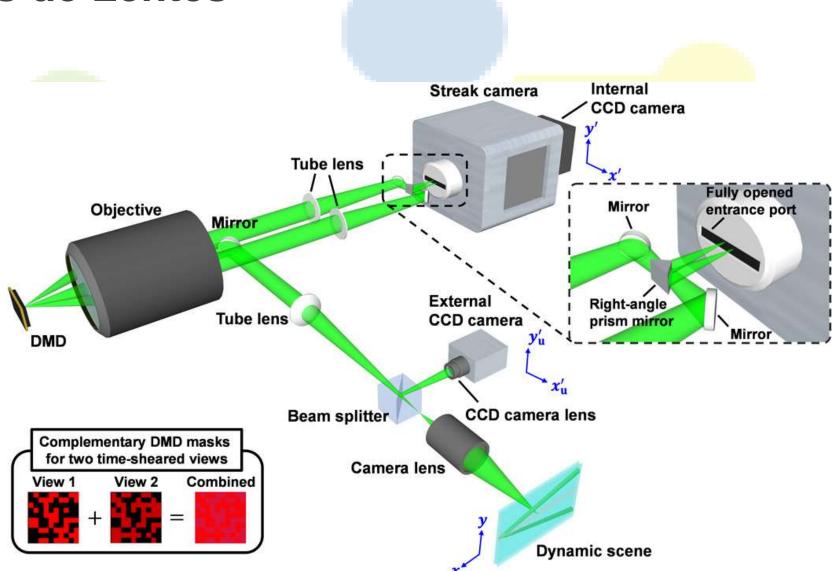








#### Sistemas de Lentes



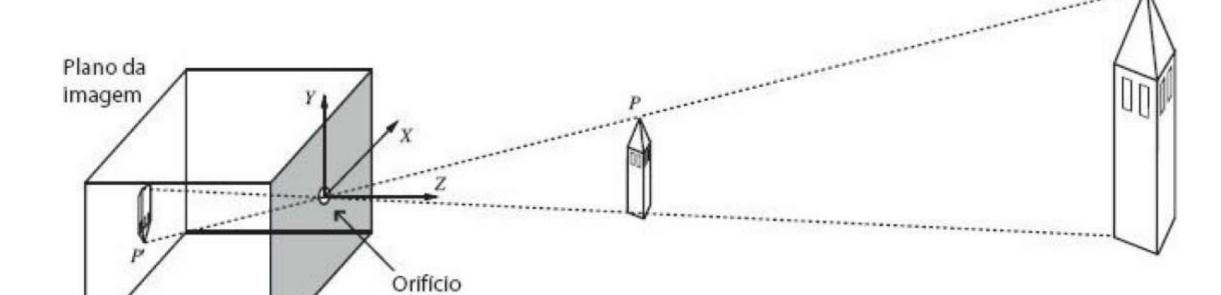




 $\frac{-x}{f} = \frac{X}{Z}, \ \frac{-y}{f} = \frac{Y}{Z} \quad \Rightarrow \quad x = \frac{-fX}{Z}, \ y = \frac{-fY}{Z}$ 



#### Sistemas de Lentes

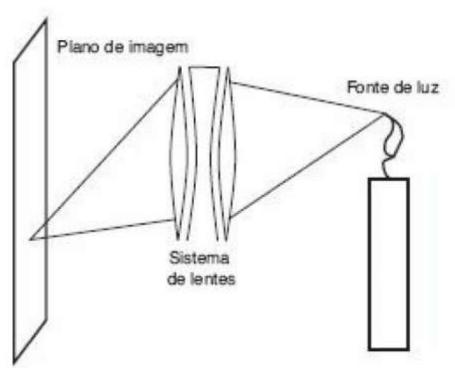


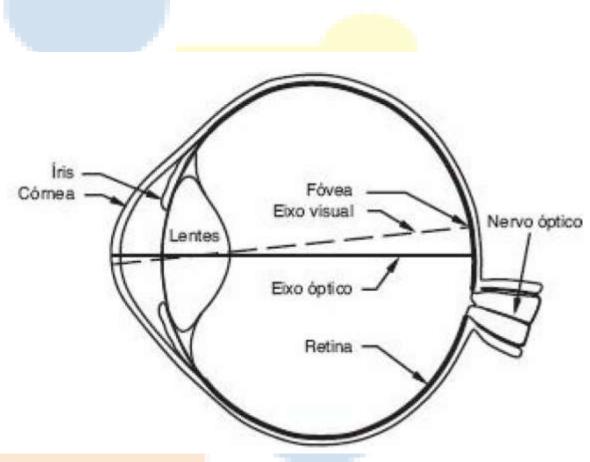






#### Sistemas de Lentes



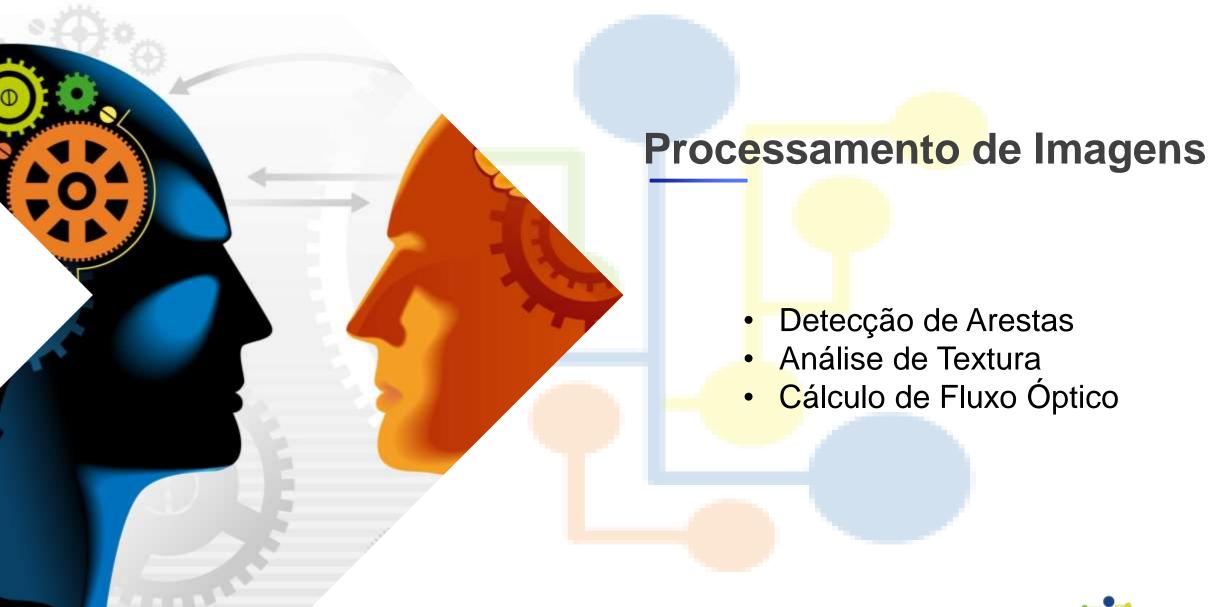




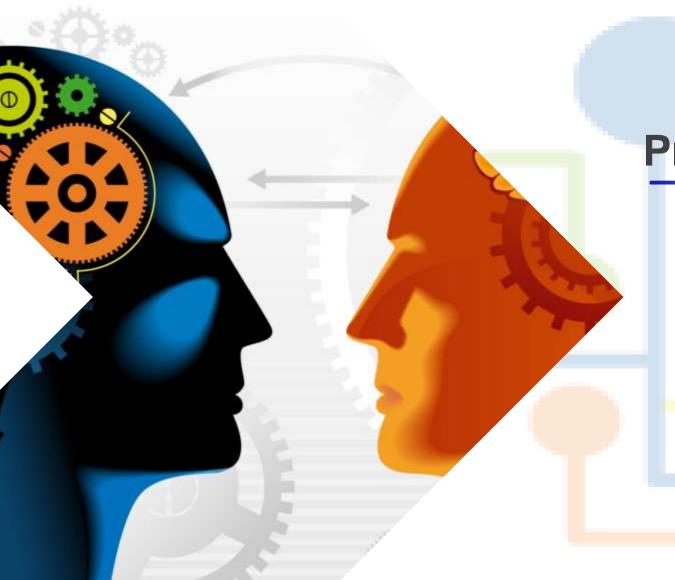












#### Processamento de Imagens

Essas operações são chamadas "iniciais" ou de "baixo nível" porque são as primeiras de uma série de operações.



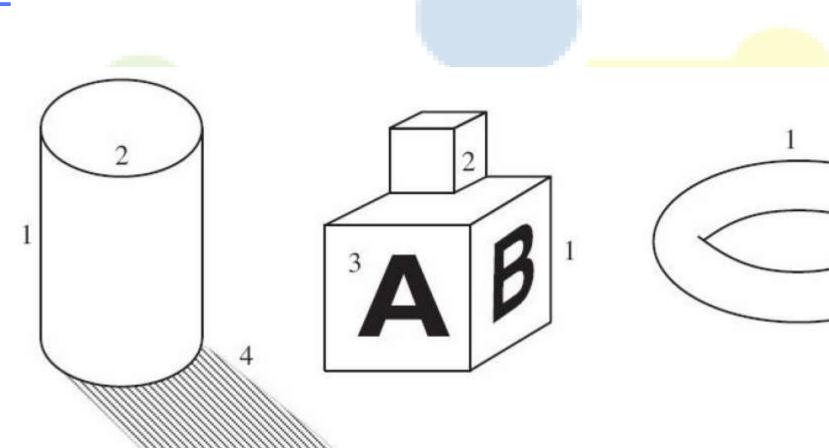
#### Processamento de Imagens

Isso torna as operações de baixo nível boas candidatas para implementação em hardware paralelo (GPUs).





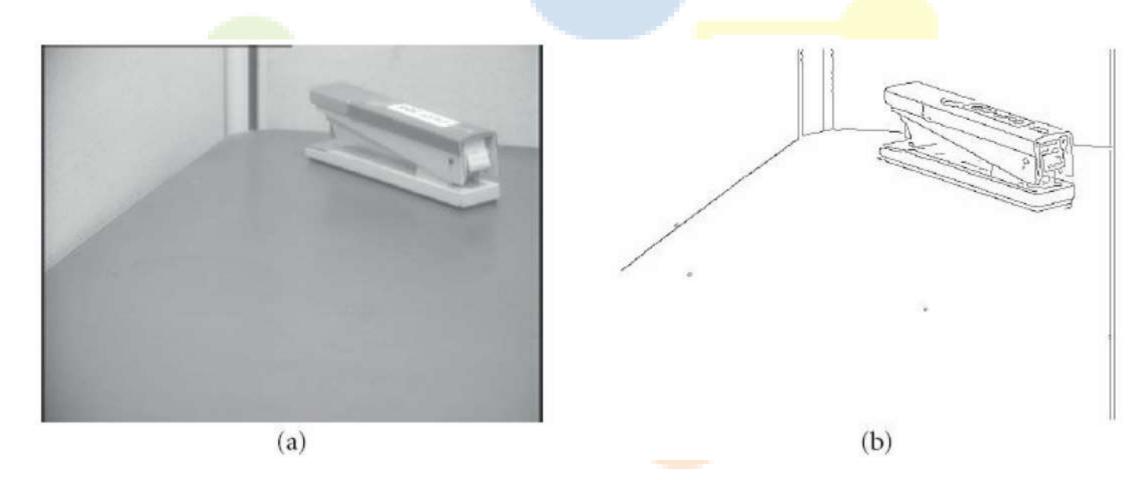










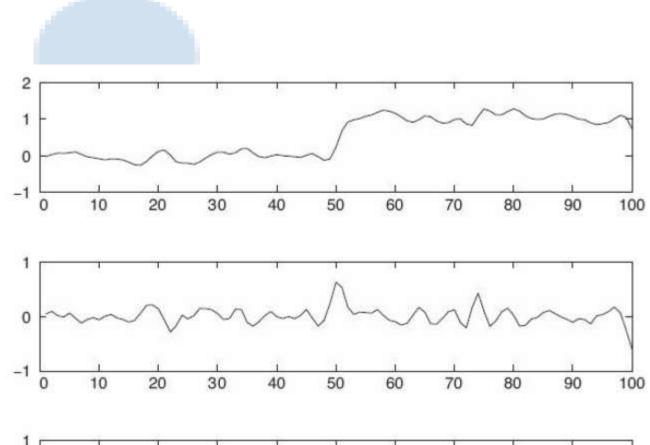


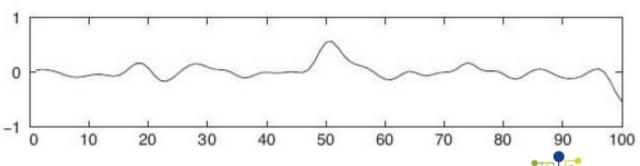






As arestas correspondem aos locais em imagens onde o brilho sofre uma mudança brusca







O ruído pode ser modelado com uma distribuição de probabilidade gaussiana, com cada pixel independente dos outros

$$N_{\sigma}(x)=rac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}e^{-x^2/2\sigma^2}$$
 em uma dimensão ou  $N_{\sigma}(x,y)=rac{1}{2\pi\sigma^2}e^{-(x^2+y^2)/2\sigma^2}$  em duas dimensões.







A aplicação do filtro gaussiano substitui a intensidade I(x0, y0) com a soma, sobre todos os pixels (x, y) de I(x, y) Nσ(d), onde d é a distância de (x0, y0). Esse tipo de soma ponderada é tão comum que há um nome especial e uma notação para ela. Dizemos que a função h é a convolução de duas funções f e g (indicada f \* g) considerando:

$$h(x) = (f * g)(x) = \sum_{u = -\infty}^{+\infty} f(u) g(x - u)$$
 em uma dimensão ou

$$h(x,y) = (f*g)(x,y) = \sum_{u=-\infty}^{+\infty} \sum_{v=-\infty}^{+\infty} f(u,v) g(x-u,y-v) \qquad \text{em duas } f(x,y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(u,v) g(x-u,y-v) dv$$







Podemos otimizar o cálculo combinando alisamento e encontro da aresta em uma única operação. É um teorema que, para quaisquer funções f e g, a derivada da convolução, (f \* g)', é igual à convolução com a derivada, f \* (g').

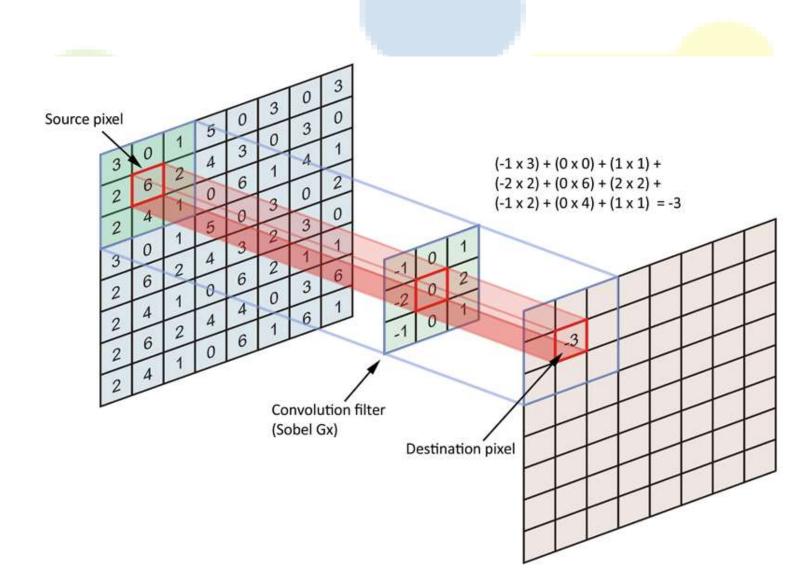
Então, em vez de alisar a imagem e, em seguida, diferenciar, podemos apenas convolver a imagem com a derivada da função de alisamento.







# Detecção de Arestas





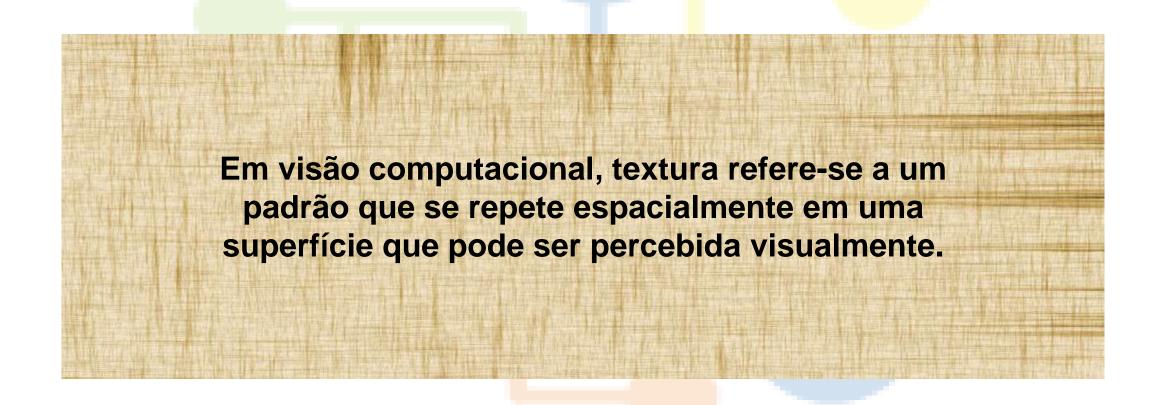








## Análise de Textura



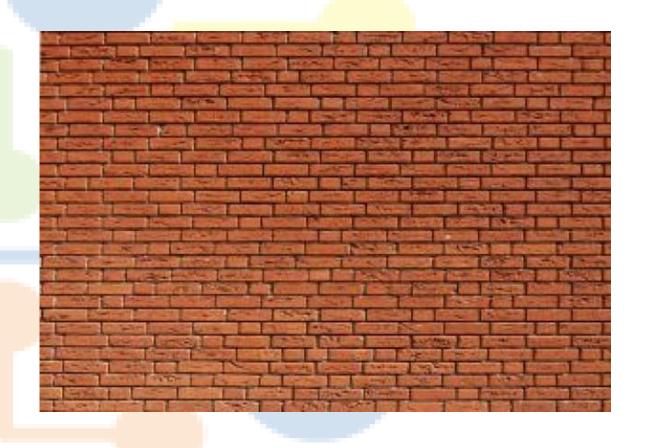






#### Análise de Textura

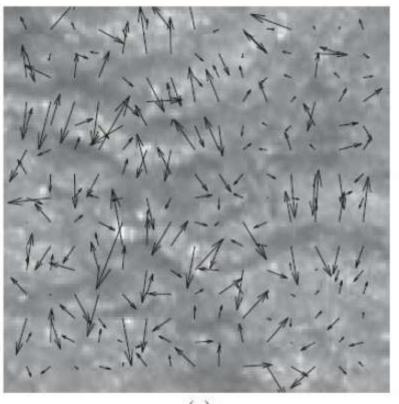
A textura de tijolos em uma parede teria dois picos no histograma (um vertical e um horizontal), enquanto a textura das manchas na pele de um leopardo teria uma distribuição mais uniforme de orientações.

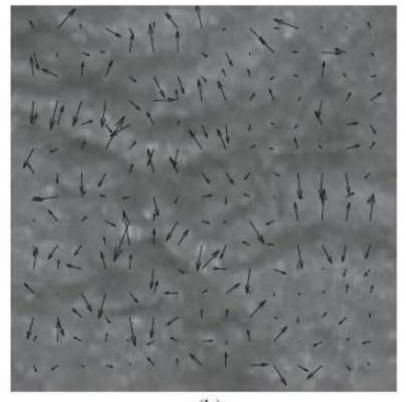






#### **Análise de Textura**















# Cálculo do Fluxo Óptico

Quando um objeto no vídeo está se movendo ou quando a câmera se move em relação a um objeto, o movimento aparente resultante na imagem, é chamado de fluxo óptico.



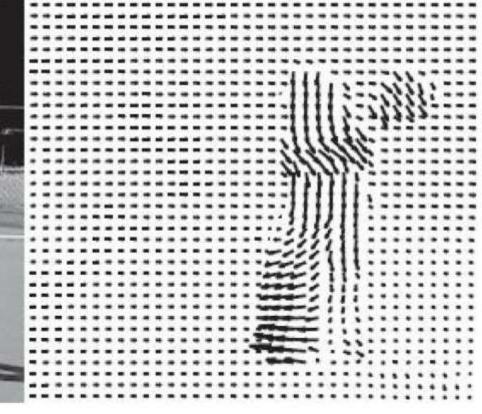






# Cálculo do Fluxo Óptico





# Cálculo do Fluxo Óptico

O campo vetorial de fluxo óptico pode ser representado em qualquer ponto (x, y) por seus componentes vx(x, y) na direção x e vy(x, y) na direção y. Para medir o fluxo óptico é preciso encontrar pontos correspondentes entre um período de tempo e o próximo

SQD 
$$(D_x, D_y) = \sum_{(x,y)} (I(x,y,t) - I(x + D_x, y + D_y, t + D_t))^2$$

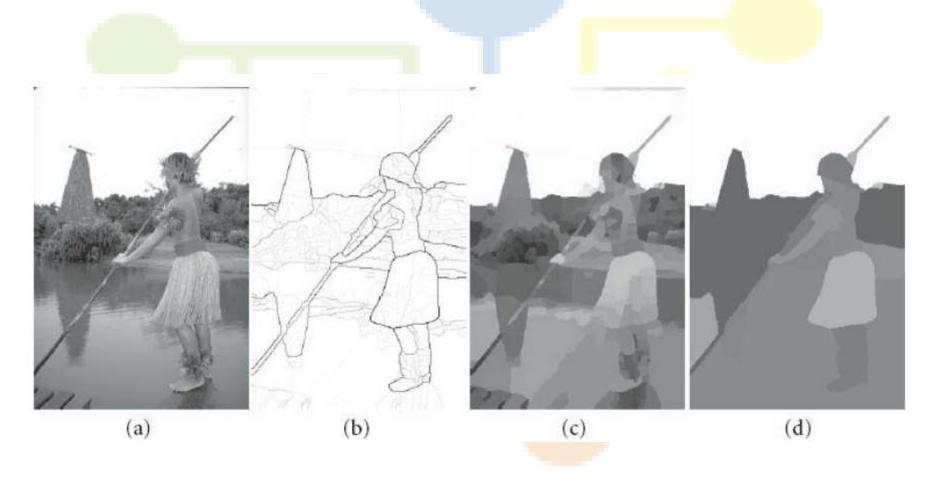








# Segmentação de Imagens

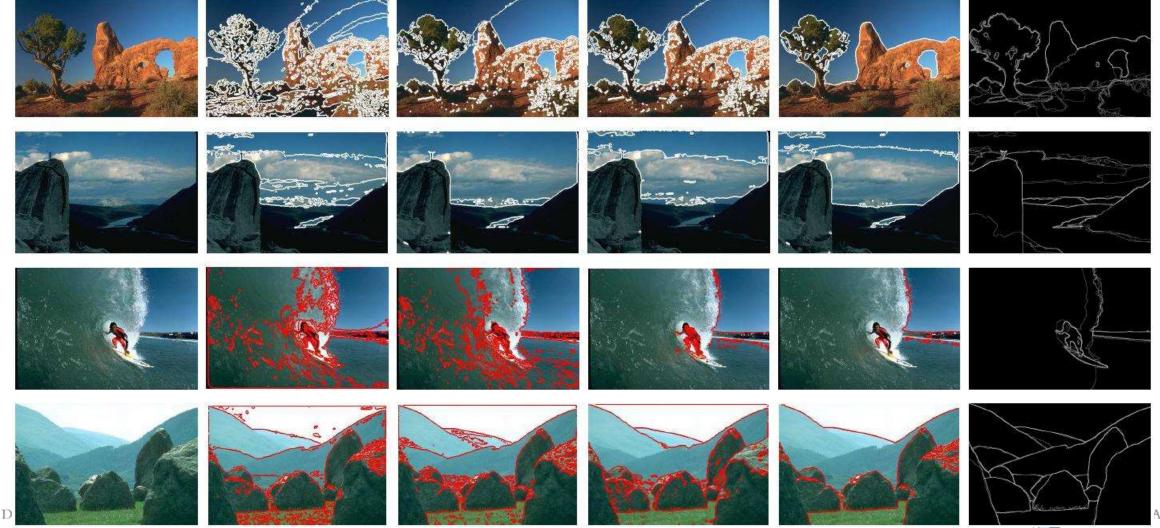








# Segmentação de Imagens





Academ





A aparência é uma abreviação para o que um objeto tende a parecer.



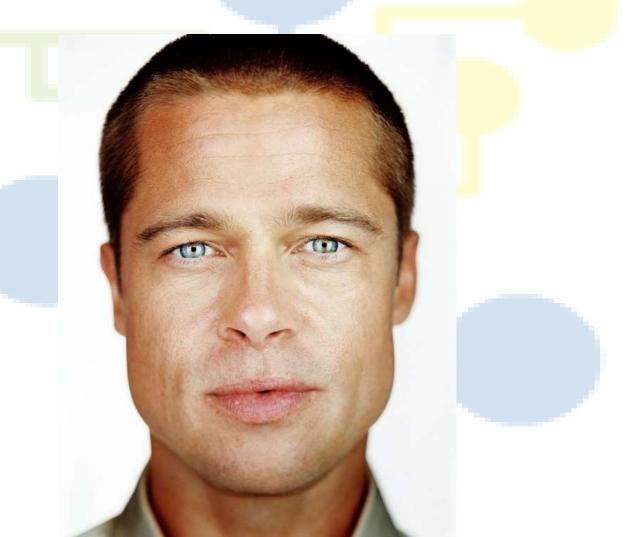








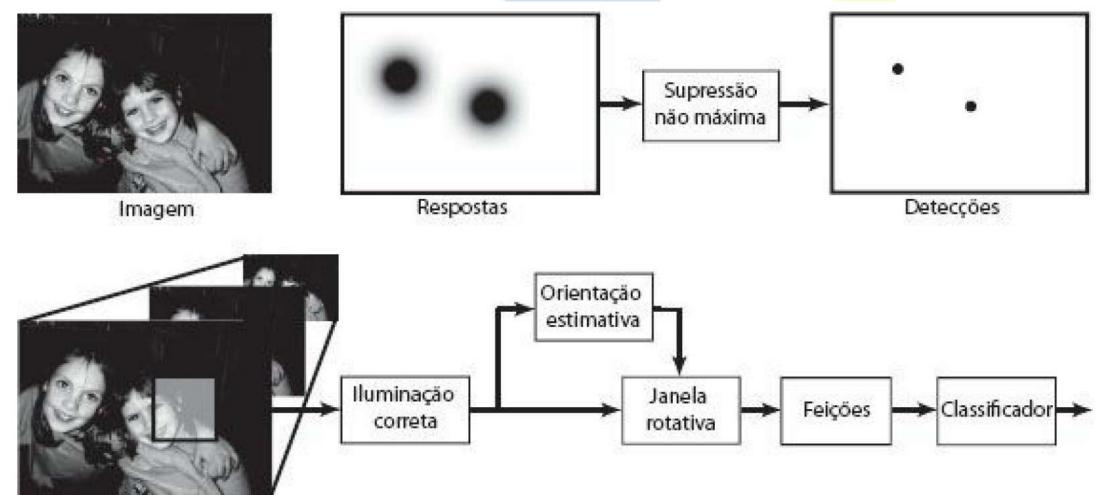












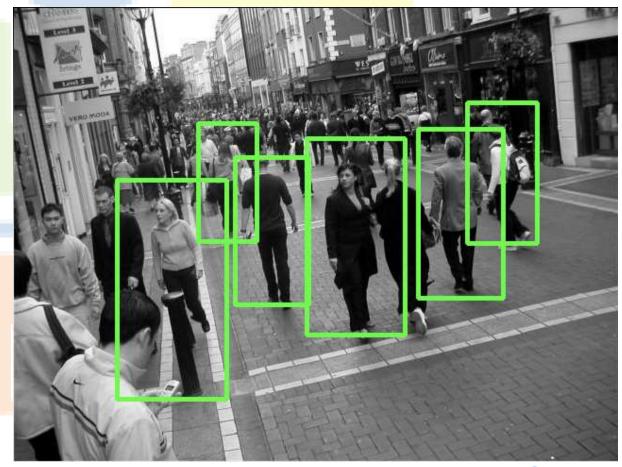








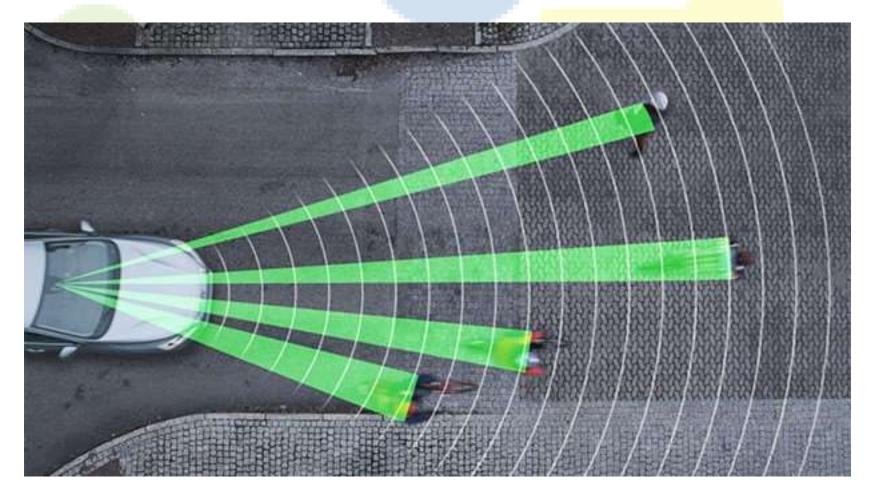
A detecção de pedestres é um problema de aplicação importante porque os carros que podem detectar automaticamente e evitar os pedestres podem salvar muitas vidas







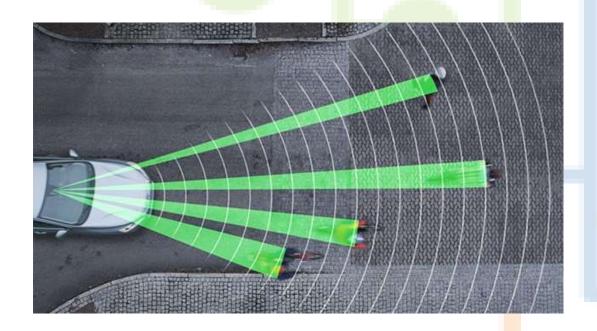










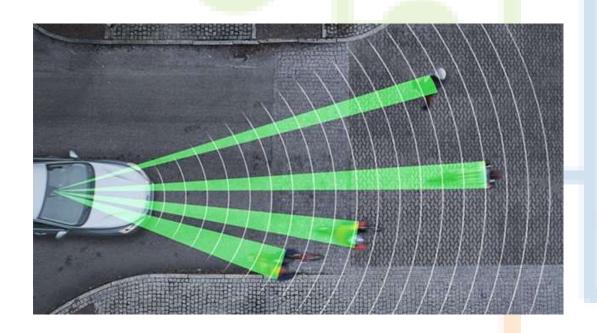


Duas técnicas de extração de características são usadas, sendo elas: HOG (Histogram of Oriented Gradient) e CSS (Color Self Similarities), e para classificar as janelas é usado o SVM (Support Vector Machine) linear.







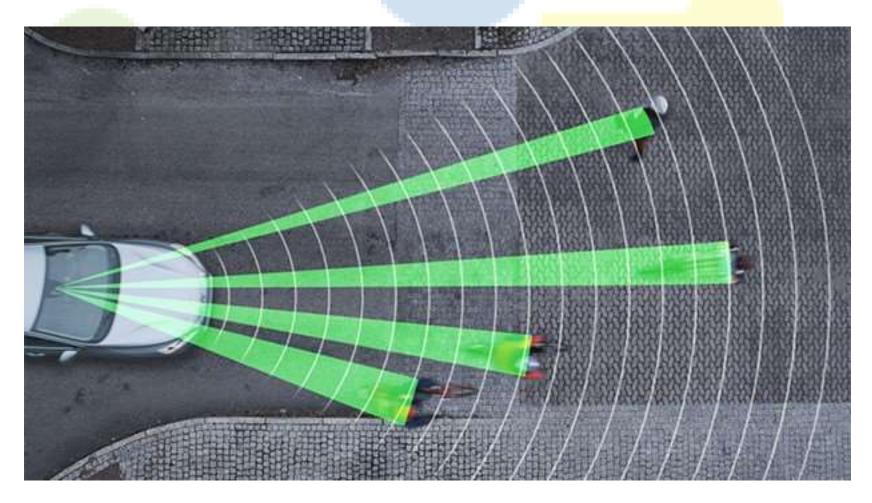


Além dessas técnicas, são também utilizadas: mean shift e agrupamento hierárquico, para a fusão de múltiplas detecções sobrepostas; e filtro bilateral, para pré-processamento da imagem.



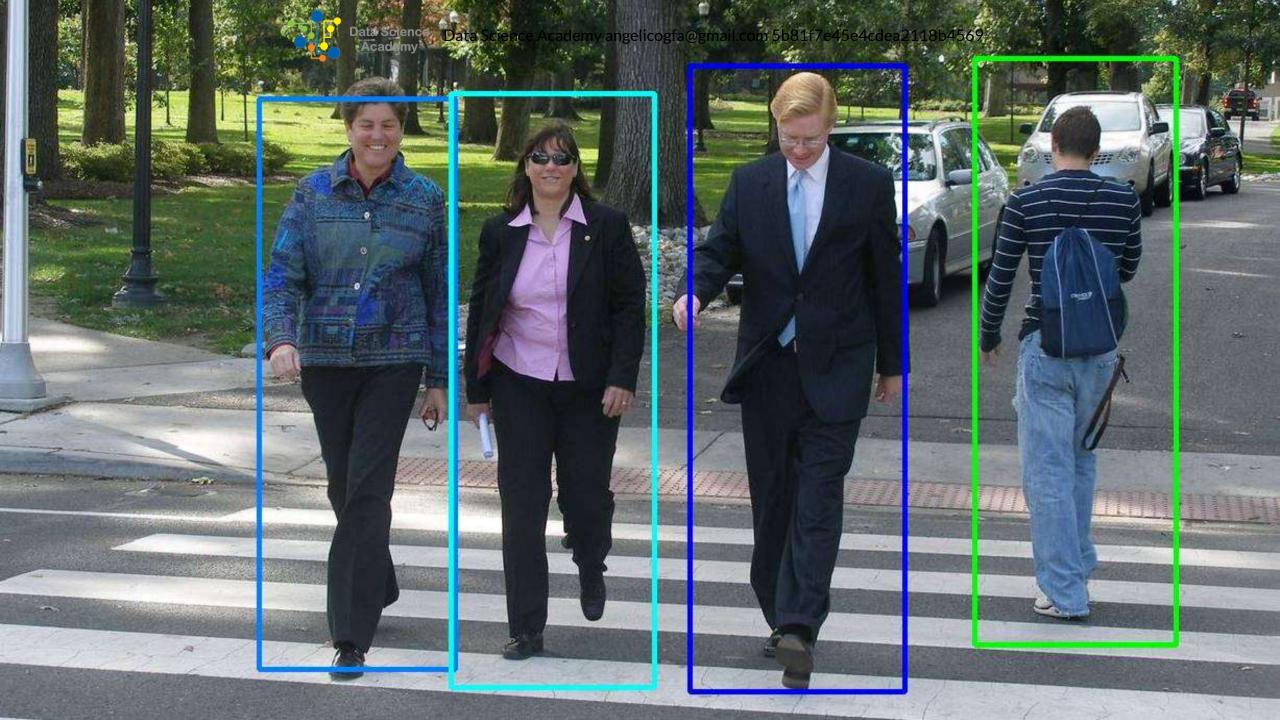




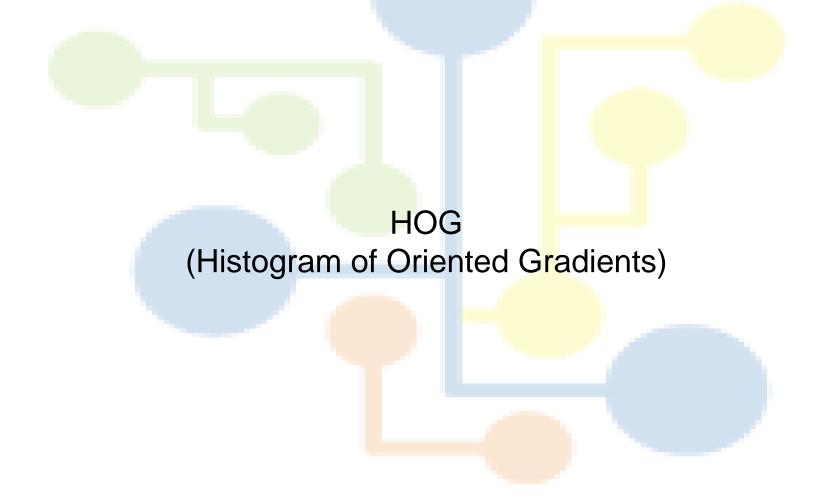










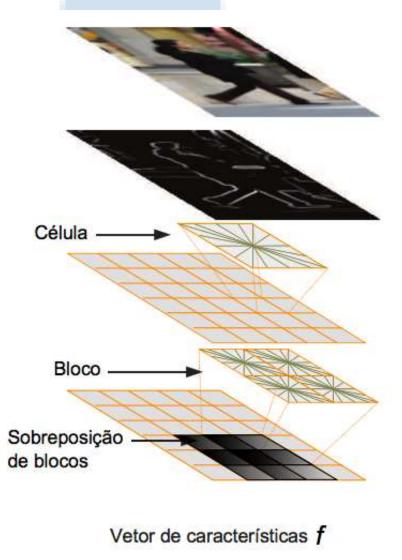


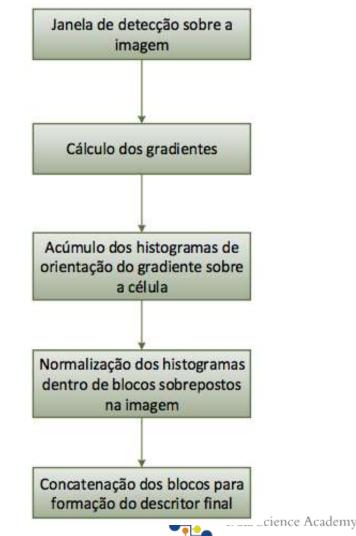






O descritor HOG é calculado conforme os seguintes passos:

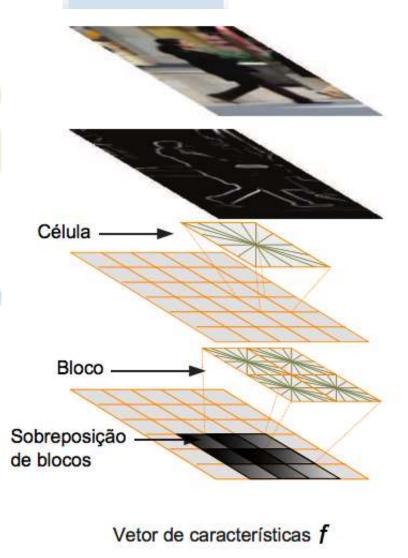


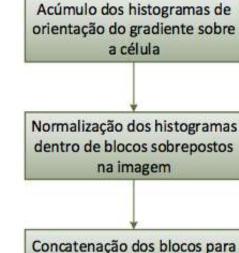






O primeiro estágio consiste em calcular os gradientes de primeira ordem da imagem





formação do descritor final

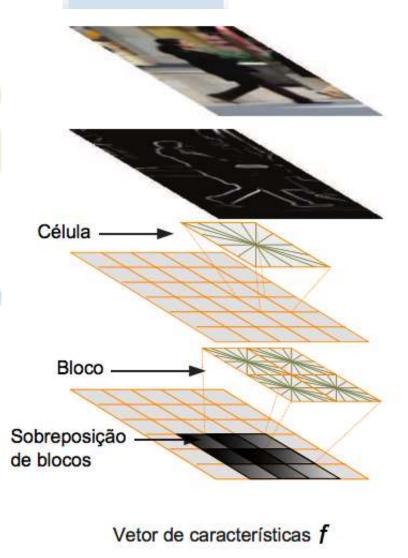
Janela de detecção sobre a imagem

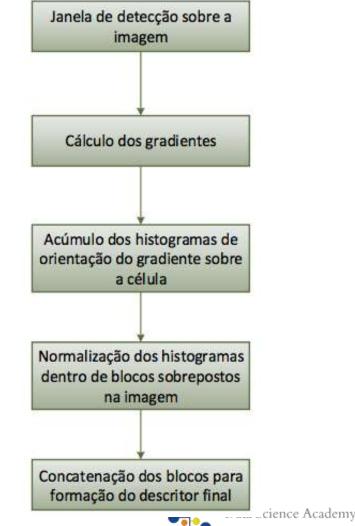
Cálculo dos gradientes





O segundo estágio consiste na criação dos histogramas de orientação do gradiente

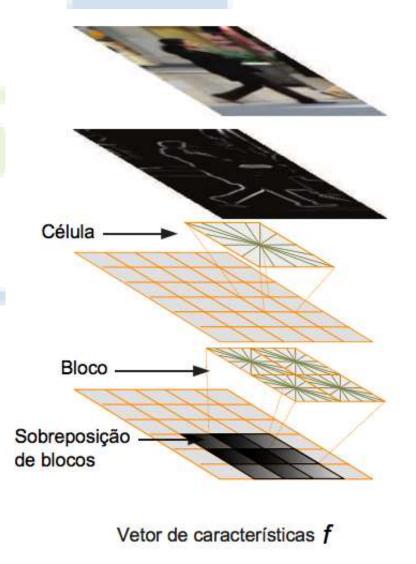


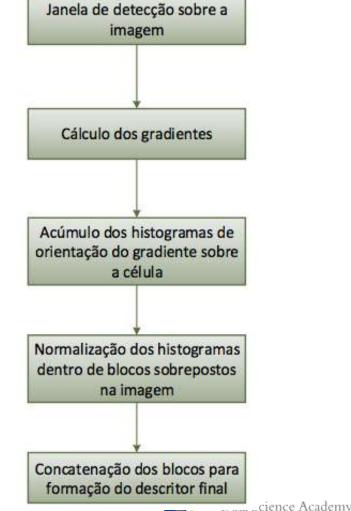






O terceiro estágio consiste na normalização local dos histogramas em regiões espaciais da imagem denominadas blocos

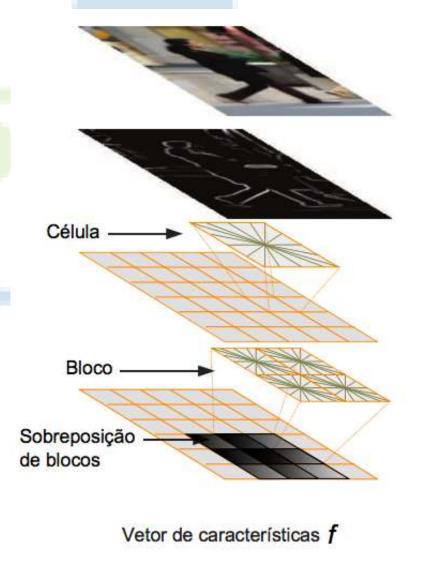


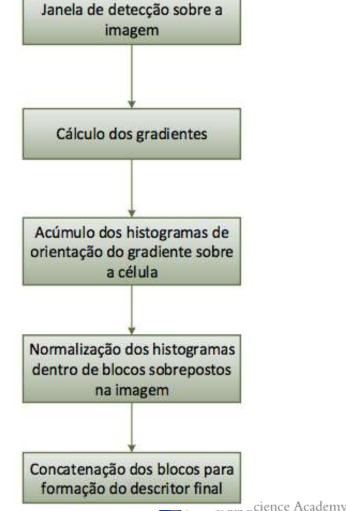






O terceiro estágio consiste na normalização local dos histogramas em regiões espaciais da imagem denominadas blocos



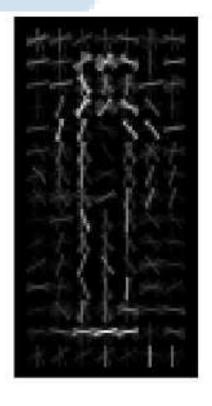


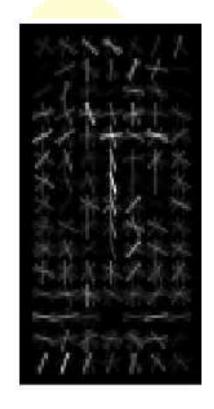












Janela de detecção

Magnitude do Gradiente

Orientação dos Gradientes na Imagem

Visualização dos Histogramas







# Obrigado



