Rastreamento de Olhar Usando Compressive Sensing

Trabalho de formatura

Rafael Pereira Lima Orientador: Prof. Dr. Carlos Hitoshi Morimoto

IME-USP

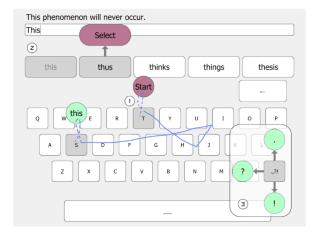
8 de dezembro de 2016

Rastreamento de olhar consiste na determinação da posição do olhar em determinado período.



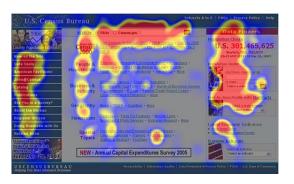
https://pupil-labs.com/blog/2016-07/new-headset-color/

Aplicações



Kurauchi, Andrew, et al. "EyeSwipe: Dwell-free Text Entry Using Gaze Paths." Proceedings of the 2016 CHI Conference on Human Factors in Computing Systems. ACM, 2016.

Aplicações



https://www.nngroup.com/articles/fancy-formatting-looks-like-an-ad/

Aplicações



http://www.businessinsider.com.au/eye-tracking-heatmaps-2014-7

Rastreamento baseado em vídeo



https://pupil-labs.com/blog/2014-01/ new-pupil-pro-headset-capture-software-0-3-7/

Imagem do olho em RGB



https://commons.wikimedia.org/wiki/File: My_eye.jpg

Imagem em Infravermelho



Rastreamento baseado em vídeo

Head-mounted



https://pupil-labs.com/blog/2014-01/new-pupil-pro-headset-capture-software-0-3-7/

remoto



http://www.tobii.com/group/news-media/ press-releases/2015/12/ tobii-validated-for-windows-hellologin-announces-support-for-facial-recognition/

Compressive Sensing(CS), ou Compressed Sensing, estuda formas de reconstruir um vetor x com

$$Ax = y$$

onde $A \in m \times n \in m \ll n$.

Poderíamos tentar o método dos mínimos quadrados:

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - y\|_2^2$$

mas





Adaptado de https://commons.wikimedia.org/wiki/File:5-stip_LHB_09.jpg

Imagens geralmente são esparsas no espectro da frequência.



Imagem original



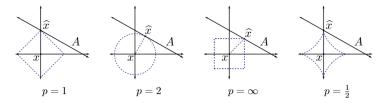
Compressão de 40%

 $A dapta do \ de \ https://commons.wikimedia.org/wiki/File: Along_The_Main_Ride_-_Beale_Arboretum$

Queremos encontrar x mais esparso com Ax = y, ou seja,

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_0 \text{ sujeito a } Ax = y \tag{P_0}$$

onde $||x||_0$ é a quantidade de elementos não nulos de x. Mas (P_0) é não pode ser resolvido em tempo polinomial.



Davenport, Mark A., et al. "Introduction to compressed sensing." Preprint 93.1 (2011): 2.

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_p \text{ sujeito a } Ax = y \tag{P_p}$$

Compressive Sensing estuda as condições que A deve satisfazer para garantir a equivalência entre

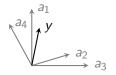
$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_0 \text{ sujeito a } Ax = y \tag{P_0}$$

e

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \|\mathbf{x}\|_1$$
 sujeito a $A\mathbf{x} = \mathbf{y}$ (P₁)

Uma dessas condições leva em conta a coerência de A, definida como

$$\mu(A) = \max_{i \neq j} |\langle a_i, a_j \rangle|$$



Note que

$$y = Ax = \sum_{i=1}^{n} a_i x_i$$

A, com $a_{ij} \sim \mathcal{N}(0,1)$ independentes, satisfaz essas condições com alta probabilidade.

Algoritmo de homotopia

Resolve (P_1) encontrando uma sequência (x_n) de soluções para

$$J_n(x) = ||Ax - y||_2^2 + \lambda_n ||x||_1$$

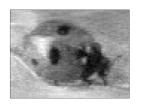
com (λ_n) decrescente.

Algoritmo de homotopia

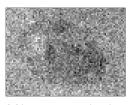
Imagens recuperadas com taxa de compressão de 20%



Imagem original



Homotopia



Mínimos quadrados

Adaptado de https://commons.wikimedia.org/wiki/File:5-stip_LHB_09.jpg

O modelo cross-and-bouquet

Dada uma matriz

e um vetor

$$y =$$

qual é a coluna de A (amostra) mais parecida com y?

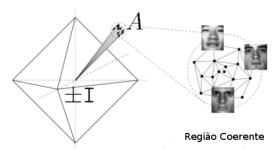
O modelo cross-and-bouquet

Vamos formular essa pergunta como um problema de Compressive Sensing.

$$y = Ax + e = \begin{bmatrix} A & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ e \end{bmatrix} = Bc$$

$$\min_{c \in \mathbb{R}^n} \|c\|_1 \text{ sujeito a } Bc = y$$

O modelo cross-and-bouquet



Yang, Allen Y., et al. A Review of Fast L (1)-Minimization Algorithms for Robust Face Recognition. CALIFORNIA UNIV BERKELEY DEPT OF ELECTRICAL ENGINEERING AND COMPUTER SCIENCE, 2010.

O modelo cross-and-bouquet

ldentificaremos a amostra a_i mais próxima de y satisfazendo

$$i = \arg\max_{1 \le i \le n} |x_i|$$

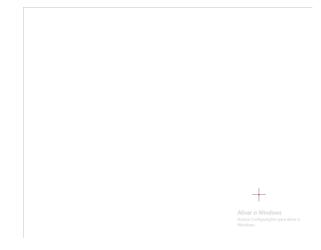
Usamos uma câmera da Pupil Labs



https://pupil-labs.com/blog/2016-07/new-headset-color/

Coletamos imagens do olho direito de 6 participantes.





Rastreamento

Escolhemos a primeira imagem registrada para cada alvo, reduzimos a imagem e calculamos a matriz A.

$$A = \left[\boxed{ } | \boxed{ } | \boxed{ } | \boxed{ } | \cdots | \boxed{ } \right]$$

Rastreamento

Escolhemos 5 imagens por alvo e estimamos a posição do olhar para cada imagem.

Rastreamento

Calculamos o olhar como a média ponderada das posições das três amostras mais próximas de y.

Rastreamento

Poderíamos estimar a amostra mais parecida com y como a coluna a_i que maximiza, em módulo, a correlação entre y e a_i . Fizemos um teste para identificar a posição do olho e taxa de acerto foi de 14,286%.

Rastreamento

Taxa de acertos para identificar imagens

proporções da imagem	correlação	cross-and-bouquet	
640 × 480	14, 29%	_	
320 × 240	12, 25%	_	
160 × 120	10, 20%	_	
80 × 60	8,16%	90,61%	
40 × 30	6,12%	91,02%	
20 × 15	2,04%	86,94%	

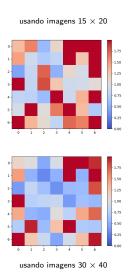
Resultados

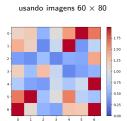
Desempenho do rastreador para diferentes resoluções de imagem

Dimensões das imagens	15 × 20	30 × 40	60 × 80
Erro	$1,471 \pm 2,398$	$1,113 \pm 2,291$	$1,053 \pm 2,279$
Imagem	-	-	
Tempo necessário	13, 46s	55, 42s	22,98 min

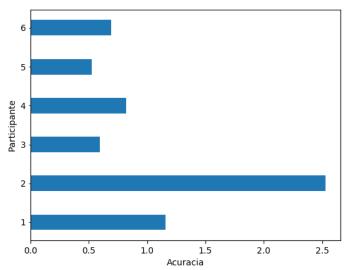
O rastreador apresenta desempenho semelhante ao Eyex ($1,42\pm1,7)$

Resultados





Resultados



Conclusão

- Neste trabalho estudamos conceitos de rastreamento de olhar e Compressed Sensing
- Elaboramos um experimento para testar o desempenho do rastreador
- Apesar das limitações, o rastreador apresenta desempenho semelhante a um rastreador comercial