

Eigenfaces Recognition

Hassan AIT BRIK - M2 ISSI - 2015/2016

Université Pierre et Marie Curie 5AI01
Perception et modélisation de l'interaction



Introduction

Introduction

- Matthew Turk et Alex Pentland (Massachusetts Institute of technology) - 1991
- * Développement d'un système informatique en temps quasi réel
- * Localisation et suivi par reconnaissance de visage

Plan

- * Reconnaissance
 - * Principe
 - * Analyse en Composantes Principales (ACP)
 - * Classification
- * Localisation et détection
 - * Détection de mouvement
 - * Face-map

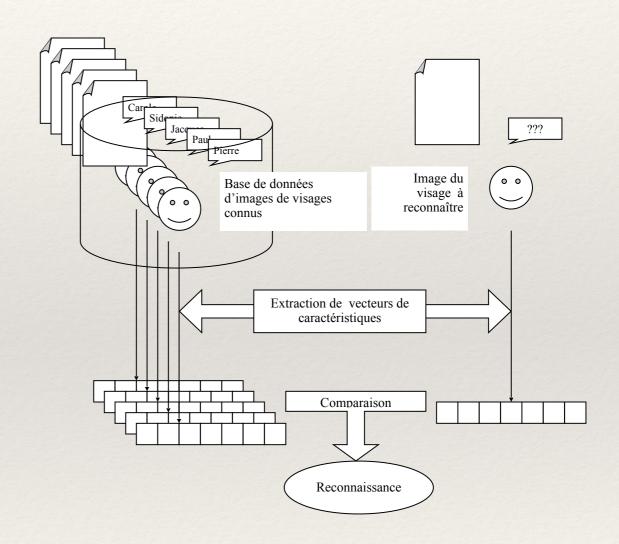


Reconnaissance

Principe

* ACP, calcule des visages propres (Eigen-Faces)

* Comparaison des projections dans l'espace de visage (Face space) par distance euclidienne



Principe



- * Base de données équilibrée de 110 visages de NbClass = 10 personnes différentes :
 - * 70 pour l'apprentissage (66%)
 - * 40 pour la classification (34%)

Pour chacune des personnes nous disposons au total de 11 images :

- expressions différentes
- changement de luminosité
- port de lunettes

On dispose d'une base d'apprentissage de M = 70 visages (L = 7 visages / personne) de dimension 64x64 (N = 4096)

On représente chaque image comme étant un vecteur de N dimensions:

$$\Gamma = \left[\Gamma_1, \Gamma_2, \dots, \Gamma_M\right]_{N \times M}$$

On pré-traite les données :

$$\Phi_i = \Gamma_i - \Psi \qquad \Psi = \frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \Gamma_j$$

Et on calcule:

$$A = \left[\Phi_1, \Phi_2, \dots, \Phi_M\right]_{N \times M}$$

Ensuite, on calcule la matrice de covariance:

$$C = \frac{1}{M} \sum_{k=1}^{M} \Phi_k \Phi_k^T$$
 NXN

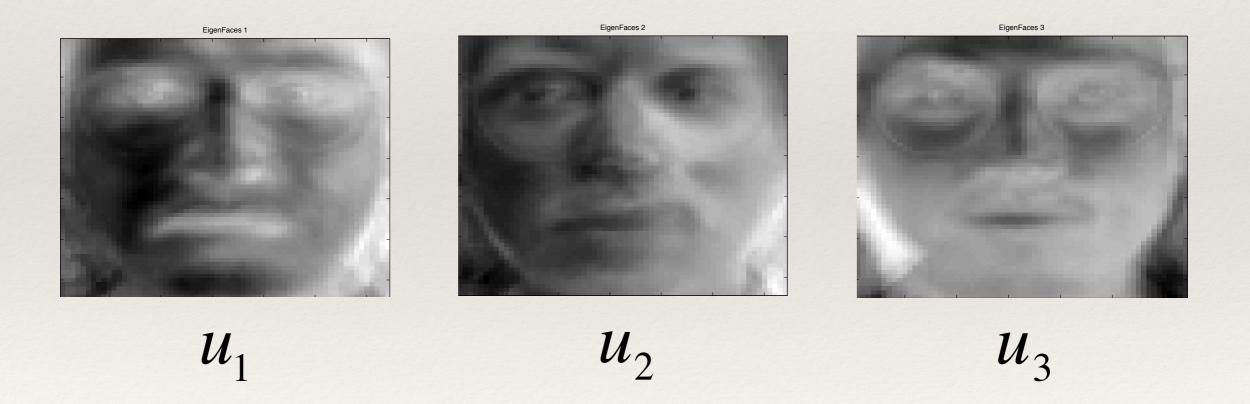
Ce qui revient à calculer :

$$C = \frac{1}{M} (AA^T) \cong (AA^T)_{N \times N}$$

Enfin, on calcule les N valeurs propres et les N vecteurs propres de cette matrice. (*Fonction eig*() *sur Matlab*)

Chacun de ces vecteurs étant de dimension N, il est possible de les remettre sous la forme d'une matrice 64x64.

Les 3 premiers Eigen-Faces:



Les M exemples s'expriment comme une combinaison linéaire des Eigen-Faces plus le visage moyen:

$$\Phi_{i} = \omega_{i1}u_{1} + \omega_{i2}u_{2} + \dots + \omega_{ik}u_{k}$$

$$\omega_{i1} = \Phi_{i}^{T} \cdot u_{1}(scalaire)$$

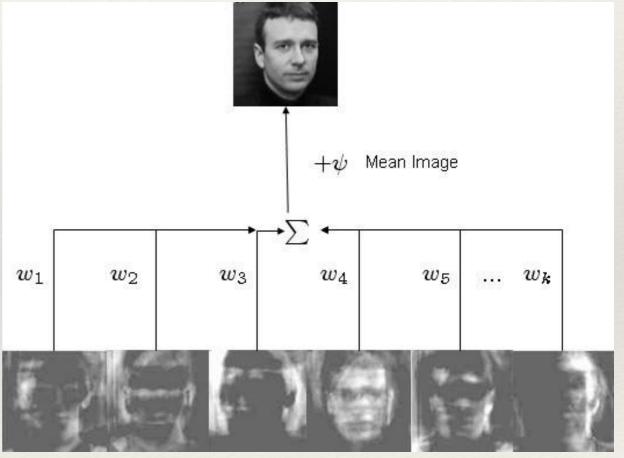
$$\Gamma_{i} = \Phi_{i} + \Psi$$

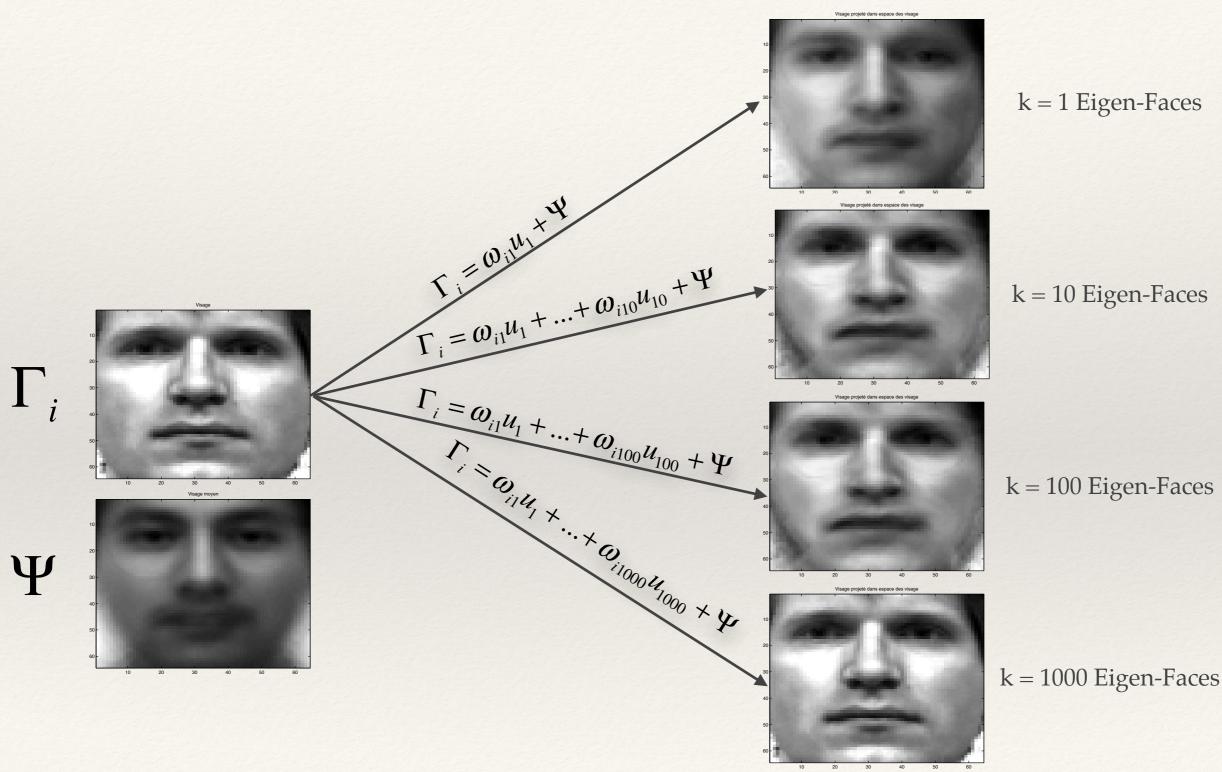
L'espace u1,u2,...,uk se nomme **Espace de visage** (Face-space)

Trouver le bon k?

Calcule de l'inertie :

$$\frac{\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 \dots + \lambda_N} \ge 0.95$$





- * Calcule de 2 distances :
 - * Distance par rapport à la classe k

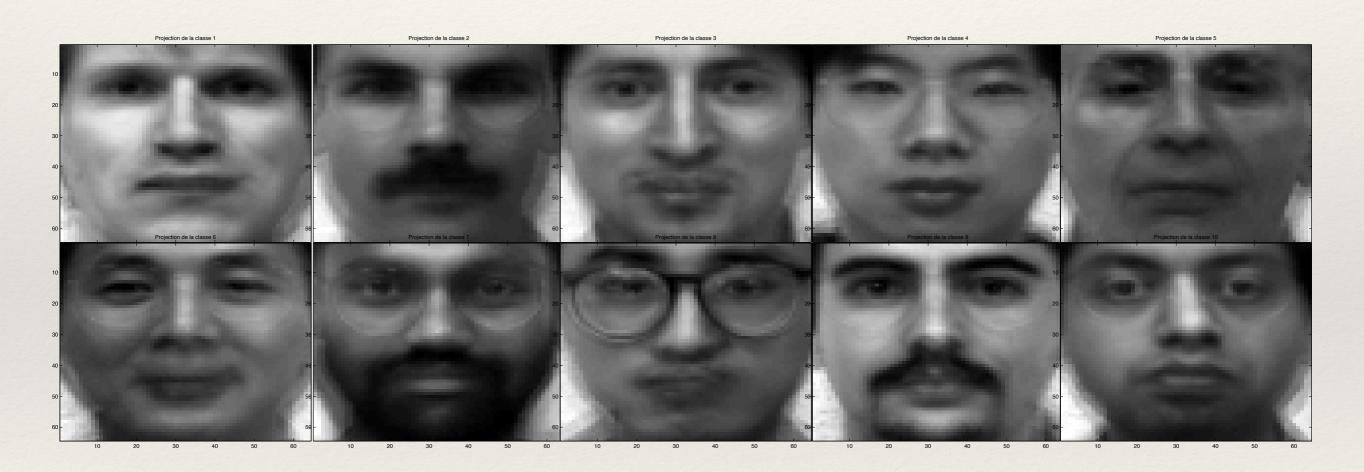
$$\varepsilon_{k} = d(\Gamma_{i}, C_{k}) = \left\| \Gamma_{i}^{proj} - \frac{1}{L} \sum_{j=1}^{L} \Gamma_{j, C_{k}}^{proj} \right\|$$

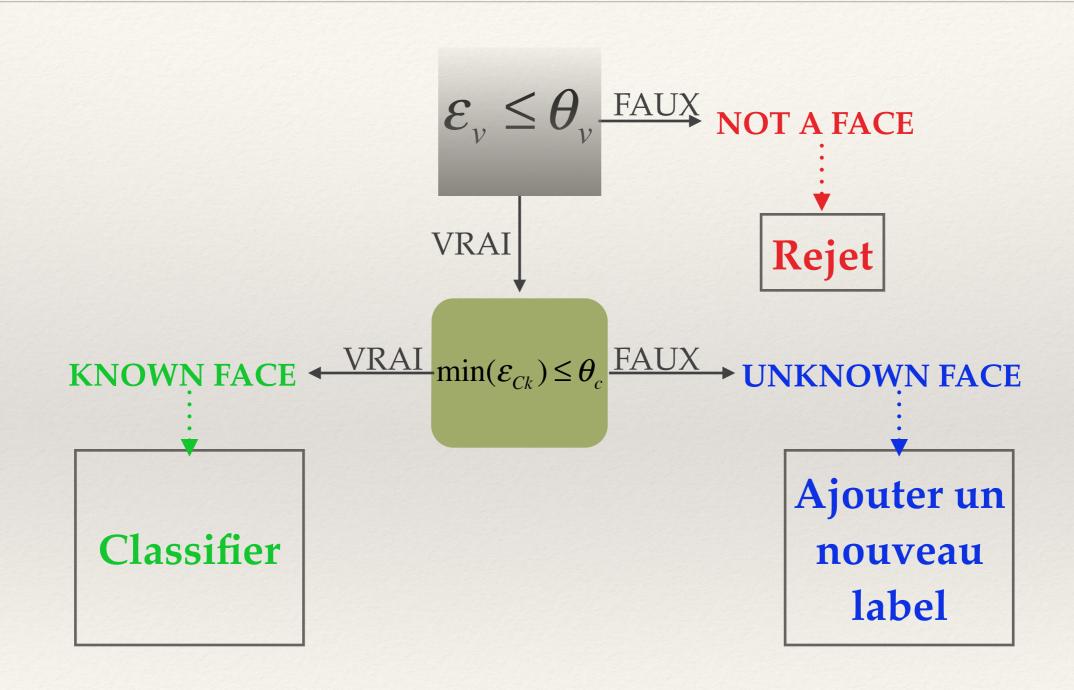
Projection moyenne de la classe k

Distance par rapport à l'espace de visage

$$\varepsilon_{v} = d(\Gamma_{i}, E_{v}) = ||\Gamma_{i} - \Gamma_{i}^{proj}||$$

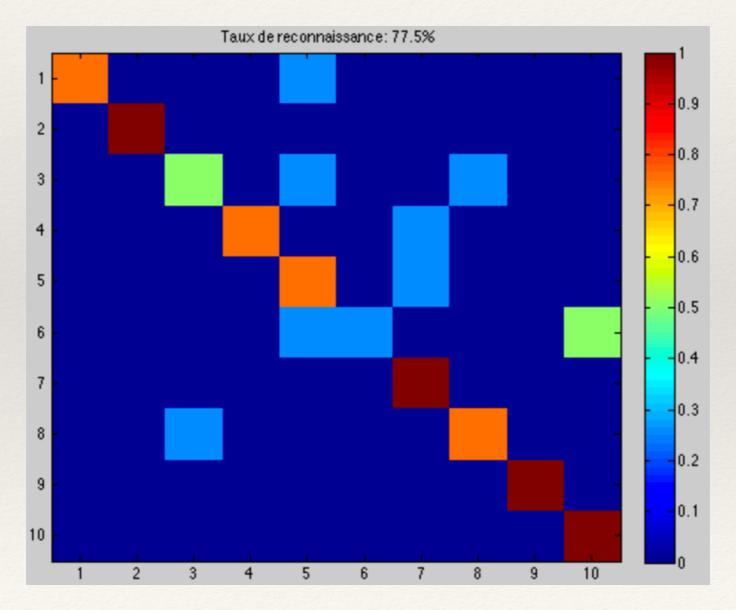
Projection moyenne de chaque classe :





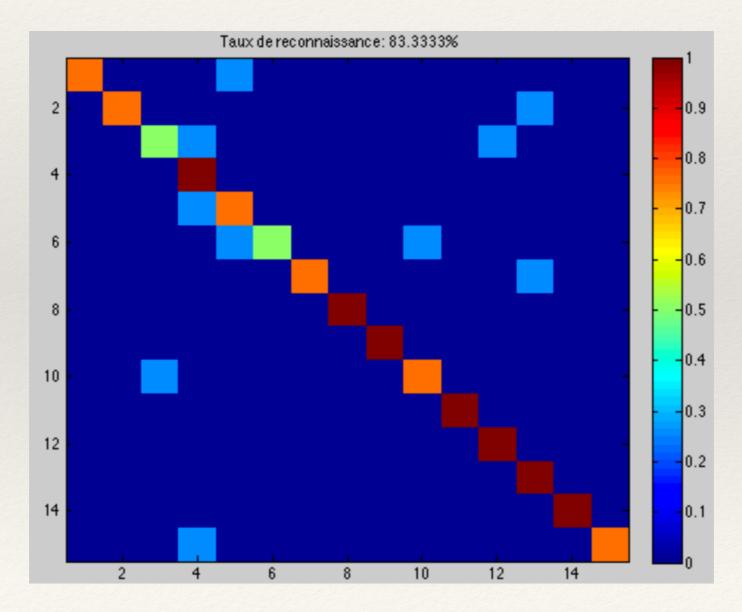
Matrice de confusion pour :

- 10 classes
- k = 35 Eigen-faces



Matrice de confusion pour :

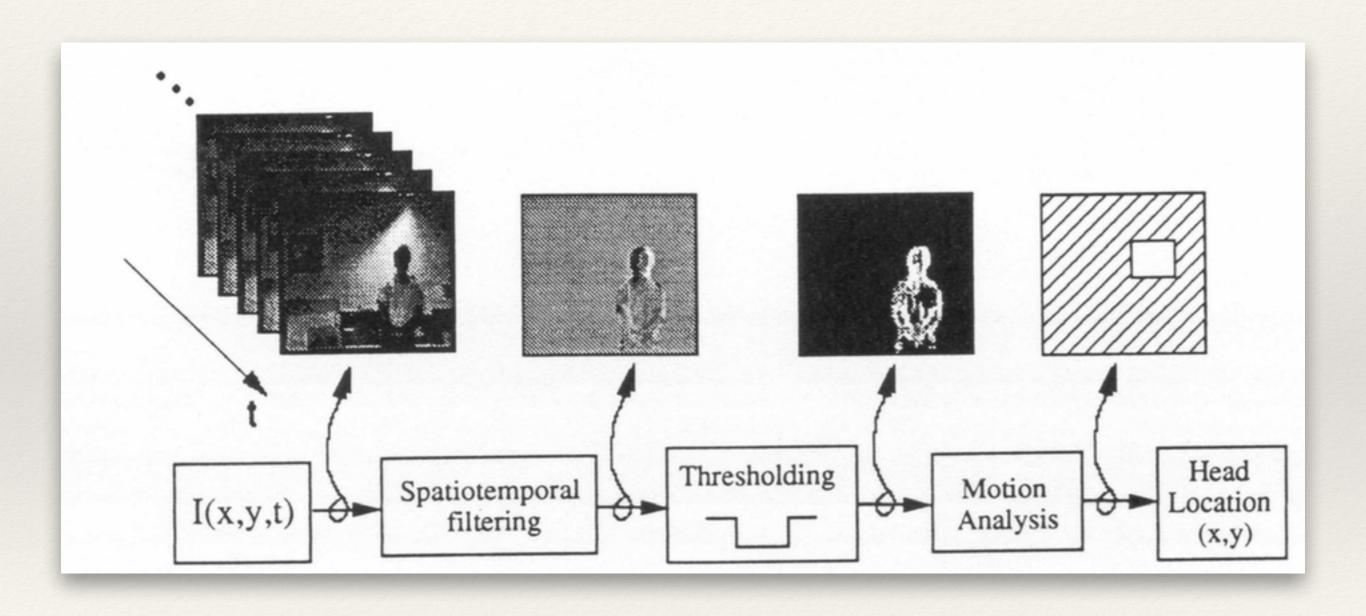
- 15 classes
- k = 48 Eigen-faces





Localisation et détection

Détection de mouvement



Face-map

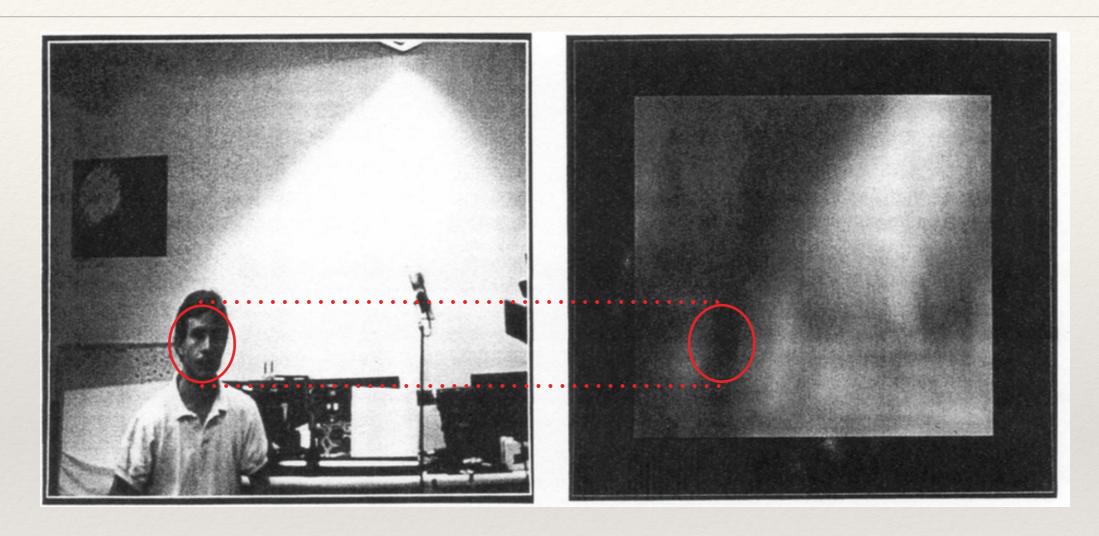
- * Utilisation de l'espace de visage pour localiser
- * La distance par rapport à l'espace de visage s'écrit :

$$\varepsilon_{v} = d(\Gamma_{i}, E_{v}) = ||\Gamma_{i} - \Gamma_{i}^{proj}||$$

En développant un peu l'expression on peut généraliser cette formule pour calculer pour chaque pixel d'une image la distance par rapport à cet espace.

Face-map:
$$\varepsilon^2(x,y) = \Gamma^T(x,y)\Gamma(x,y) - 2\Gamma(x,y) \otimes \Psi + \Psi^T \Psi + \sum_{i=1}^k [\Gamma(x,y) \otimes u_i - \Psi \otimes u_i]$$

Face-map



Invariance en échelle : Resize la sous-image ayant la plus faible distance

Invariance en rotation : Détection orientation du visage

Multiple vues : Classe avec différentes vues (frontal, droite, gauche...)



Questions?