Analyse de la vidéo

Chapitre 2.2 - Estimation du mouvement avancé

Dernière rév.: 20 janvier 2014

Plan de chapitre

- Estimation du flux optique Primitive
 - Méthode des blocs
 - Méthode hiérarchique des blocs de taille fixe
 - Grille déformable

Correspondance de bloc de taille fixe - Approche par primitive

On assume que tous les pixels dans un voisinage près défini par un bloc suivent un mouvement égal.

On recherche le mouvement pour chaque bloc séparément en assumant un **mouvement de translation** commun à tous les pixels du bloc.

On aura un algorithme:

- Rapide;
- Calculé de façon indépendante aux blocs avoisinants ;
- Limité à un mouvement translationnel simple.

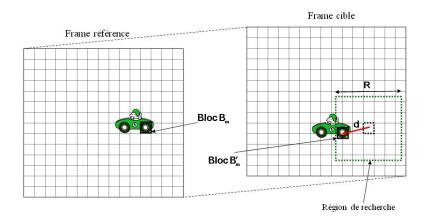
Pour chaque bloc m, la fonction à minimiser pour trouver le déplacement d^m associé au bloc est :

$$E_{m}(\mathbf{d}^{m}) = \sum_{(x,y)\in B_{m}} \left[I(x+d_{x}^{m},y+d_{y}^{m},t_{2}) - I(x,y,t_{1}) \right]^{2}$$
 (1)

Pour minimiser Eq.1, on peut:

- Faire une recherche exhaustive dans un voisinage;
- Utilisez un algorithme de recherche intelligent;
- Faire une recherche exhaustive sous-pixel.

Correspondance de bloc fixe



Sous-pixel

Les mouvements apparents ne seront pas toujours des multiples de pixel. Pour avoir une **précision sous-pixel avec une recherche exhaustive** :

- <u>Difficulté</u>: Un interpolation est très couteuse.
- Solution: Interpoler le image d'avance en doublant sa grosseur
 → Précision demi-pixel.
- Complexité : Quatre fois plus importantes qu'une recherche exhaustive normale.
- Application: On fait une recherche exhaustive normale d'abord, puis on raffine dans plus petit voisinage.

Complexité algorithmique

Supposons que la taille de la région de recherche est $(2R_0+1)\times(2R_0+1)$, R_0 étant le rayon de la région de recherche, et que la taille d'un bloc est $N \times N$, et que L et H sont la largeur et la hauteur de chaque image de la séguence.

Le nombre d'opérations pour estimer le mouvement d'un bloc est alors $N^2(2R_0+1)^2$. Le nombre d'opérations η requis pour estimer le mouvement de toute l'image est donné par :

$$\eta = \frac{L \cdot H}{N^2} N^2 (2R_0 + 1)^2
= (L \cdot H)(2R_0 + 1)^2$$
(2)

$$= (L \cdot H)(2R_0 + 1)^2 \tag{3}$$

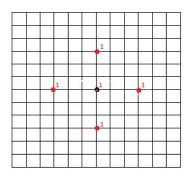
Complexité algorithmique

Par exemple, si H=L=215 et $R_0=12$, alors $\eta \simeq 2.85 \cdot 10^8$ opérations, vraiment trop important pour un traitement temps réel.

On peut réduire considérablement le temps de calcul en restreignant guidant et restreignant la recherche dans la région de recherche.

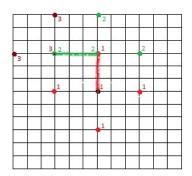
RECHERCHE 2-D LOG

Cet algorithme commence par la position correspondant à zéro déplacement. À chaque étape de recherche, on teste 5 blocs dont les centres forment les 4 sommets d'un losange, ainsi que le centre de ce dernier. On initialise le rayon initial à la moitié du rayon R_0 de la région de recherche.



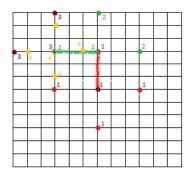
RECHERCHE 2-D LOG

Dans la recherche suivante, on déplace le centre du losange vers le sommet du dernier losange minimisant l'erreur (1) par rapport au bloc de référence B_m .



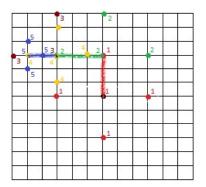
RECHERCHE 2-D LOG

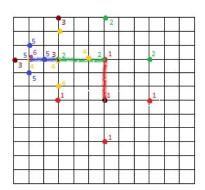
Si le meilleur bloc trouvé pour la correspondance est celui du centre du dernier losange ou la limite de la région de recherche est atteinte, on diminue le rayon de recherche de 1.



RECHERCHE 2-D LOG

On arrête lorsque le rayon de recherche est nul.





Il a été démontré que la complexité de cet algorithme est logarithmique. Il est donc plus rapide que l'algorithme exhaustif.

Cependant, on ne peut pas déterminer à l'avance le nombre d'étapes nécessaires pour trouver la correspondance optimale.

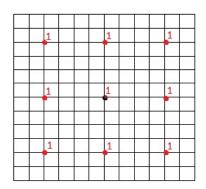
Algorithme de la recherche 2D log

```
Entrées: I(t), I(t+1), R_0, i, j: Rayon de recherche initial R_0 du bloc situé à la position (i, j)
Sorties: |d_X, d_Y|: Déplacement du bloc
R \leftarrow R_0,
                (x, y) \leftarrow i, j, Bloc<sub>m</sub> \leftarrow Bloc à la position (x, y) de I(t);
tant que R > 0 faire
       Bloc_c[0] \leftarrow Bloc à la position (x, y) de I(t+1);
       Bloc_c[1] \leftarrow Bloc à la position (x, y + R) de I(t + 1);
       Bloc_G[2] \leftarrow Bloc à la position (x + R, y) de I(t + 1);
       Bloc_G[3] \leftarrow Bloc à la position (x, y - R) de I(t + 1);
       Bloc_c[4] \leftarrow Bloc à la position (x - R, y) de I(t + 1);
       pour k \leftarrow 0, k <= 4 faire
              E_m[k] \leftarrow \text{Calcul d'énergie par Eq.1};
       si E_m[0] est le plus petit alors
         R \leftarrow R - 1:
       sinon si E_m[1] est le plus petit alors
              y \leftarrow y + R;
       sinon si E_m[2] est le plus petit alors
        x \leftarrow x + R
       sinon si E_m[3] est le plus petit alors
              v \leftarrow v - R:
       sinon si E_m[4] est le plus petit alors
              x \leftarrow x - R;
```

retourner $(d_x, d_y) \leftarrow (i - x, j - y)$

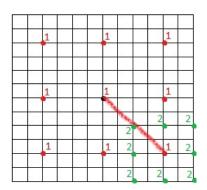
RECHERCHE À NB D'ÉTAPES FIXES

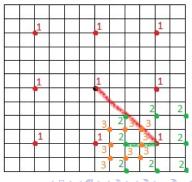
Dans cet algorithme, à chaque étape sauf la première (où on effectue 9 comparaisons), 8 blocs sont testés pour voir leur similarité par rapport au bloc de référence B_m .



RECHERCHE À NB D'ÉTAPES FIXES

En passant d'une étape à une autre, on divise le rayon de recherche par 2, et le centre de la nouvelle région est déplacé vers le centre du bloc ayant la plus grande similarité avec le bloc de référence.





Soit R_0 le rayon de la région initiale, alors la correspondance optimale du bloc B_m est faite en $k = \lfloor \log_2(R_0 + 1) \rfloor$ étapes, où $\lfloor \cdot \rfloor$ désigne la partie entière d'un nombre.

Pour un bloc donné, le nombre total de blocs à tester avant la correspondance finale est 8k+1. Si par exemple, le rayon de la région de recherche est $R_0=32$, la méthode exhaustive requerra 4225 comparaisons de blocs, alors que l'algorithme à nombre fixe d'étapes requerra seulement 41 comparaisons.

Algorithme de calcul d'énergie des 8 blocs voisins

```
Entrées: \boxed{I(t), I(t+1), R_0, i, j}: Rayon de recherche initial R_0 du bloc situé à la position (i, j) Sorties: \boxed{E_m}: Énergie des 8 blocs voisins \boxed{Bloc_c[0]} \leftarrow Bloc à la position (x, y) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[1]} \leftarrow Bloc à la position (x, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[2]} \leftarrow Bloc à la position (x+R, y) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[3]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[4]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[5]} \leftarrow Bloc à la position (x+R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[6]} \leftarrow Bloc à la position (x+R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[6]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y+R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position (x-R, y-R) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position I(t-1) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position I(t-1) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position I(t-1) de I(t+1); \boxed{Bloc_c[8]} \leftarrow Bloc à la position I(t-1) de I(t+1) de
```

retourner Em

Algorithme de la recherche à Nb d'étapes fixe

```
Entrées: |I(t), I(t+1), R_0, i, j|: Rayon de recherche initial R_0 du bloc situé à la position (i, j)
Sorties: d_x, d_y: Déplacement du bloc
R \leftarrow R_0, (x, y) \leftarrow i, i, Bloc_m \leftarrow Bloc à la position <math>(x, y) de I(t);
tant que R > 0 faire
       E_m \leftarrow \text{Calcul d'énergie des 8 blocs voisins (page précédente)};
       si Em[1] est le plus petit alors
        v \leftarrow v + R:
       sinon si E_m[2] est le plus petit alors
        x \leftarrow x + R
       sinon si Em[3] est le plus petit alors
       | y \leftarrow y - R;
       sinon si E_m[4] est le plus petit alors
        | x \leftarrow x - R;
       sinon si E_m[5] est le plus petit alors
        x \leftarrow x + R, \quad y \leftarrow y + R;
       sinon si E_m[6] est le plus petit alors
             x \leftarrow x + R. y \leftarrow y - R:
       sinon si E_m[7] est le plus petit alors
       | x \leftarrow x - R, y \leftarrow y + R;
       sinon si Em[8] est le plus petit alors
       | x \leftarrow x - R, \quad y \leftarrow y - R;
       R \leftarrow R - 1:
```

Avantages et inconvénients

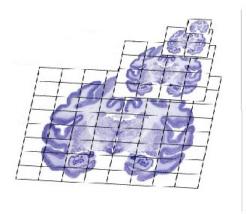
Avantages:

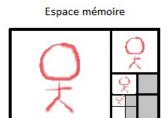
- Simplicité : Ne requiert pas de forme dérivative ;
- Convergence : Vu l'évaluation exhaustive, on s'assure que le déplacement trouvé est optimal;
- Voisinage : On ne suppose plus nécessairement un petit voisinage (limité au rayon de recherche).

Inconvénients:

- <u>Effet de bloc</u>: Discontinuité aux bords des blocs;
- Effet chaotique : Dû au "Bloc par bloc" ;

L'estimation multi-résolution du flux optique a comme principal objectif d'augmenter la robustesse d'estimation du mouvement.





En descendant à des niveaux à plus basse résolution, **on augmente l'ouverture** (un peu comme augmenter le facteur de lissage), puisqu'on mélange l'information du voisinage.

- K différentes résolutions pour chaque image (1 est la plus haute résolution (résolution originale) et K est la plus basse);
- $I^k(t) \rightarrow$ image de la résolution $k \in \{1, \dots, K\}$;
- \mathbf{d}_{x}^{k} , \mathbf{d}_{y}^{k} \rightarrow vecteur de mouvement dans la résolution k.

Cas général : Construction de la pyramide

Pour une pyramide diminuant de moitié à chaque niveau, le pixel (x, y) de I_k est formé par une moyenne des quatre pixels du niveau supérieur qui le forme, soit :

$$I_k(x,y) = \frac{I_{k-1}(2x,2y) + I_{k-1}(2x+1,2y) + I_{k-1}(2x,2y+1) + I_{k-1}(2x+1,2y+1)}{4}$$

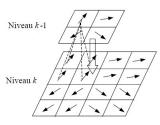


Cas général : Utilisation de la pyramide

On interpole le mouvement au niveau k (plus haute résolution), à l'aide du mouvement du niveau k+1 (plus basse résolution) par :

$$\tilde{\mathbf{d}}^k = \mathcal{U}(\mathbf{d}^{k+1}) \tag{4}$$

Où ${\cal U}$ est un opérateur d'interpolation. Dans cet exemple-ci, on applique une propagation du vecteur du mouvement du bloc associé :



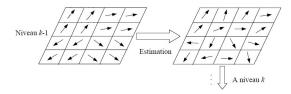
Cas général

Pour déterminer le mouvement à la résolution k, on doit minimiser la fonction suivante :

$$E(\mathbf{d}_{x}^{k}, \mathbf{d}_{y}^{k}) = \sum_{(x,y)\in I^{k}} \left[I^{k}(x + \tilde{\mathbf{d}}_{x}^{k} + \mathbf{q}_{x}^{k}, y + \tilde{\mathbf{d}}_{y}^{k} + \mathbf{q}_{y}^{k}, t_{1}) - I^{k}(x, y, t_{2}) \right]^{2}$$
(5)

Où $\mathbf{q}^k = (\mathbf{q}_x^k, \mathbf{q}_y^k)^T$ est la correction qu'on rajoute au mouvement propagé de la résolution k+1 $(\tilde{\mathbf{d}}^k = \mathcal{U}(\mathbf{d}^{k+1}))$.

 \rightarrow La correction \mathbf{q}_k est l'estimation du flux optique à la résolution k+1!



Cas général

Par récursivité, on peut obtenir les relations suivantes entre les mouvements des différentes résolutions :

$$\begin{split} \mathbf{d}^k &= \mathbf{q}^k + \tilde{\mathbf{d}}^k \\ &= \mathbf{q}^k + \mathcal{U}(\mathbf{d}^{k+1}) \\ &= \mathbf{q}^k + \mathcal{U}\left(\mathbf{q}^{k+1} + \mathcal{U}(\mathbf{d}^{k+2})\right) \\ &\cdot \\ &\cdot \\ &= \mathbf{q}^k + \mathcal{U}\left(\mathbf{q}^{k+1} + \mathcal{U}(\dots \mathcal{U}(\mathbf{q}^K + \tilde{\mathbf{d}}^K))\right), \end{split}$$

Où
$$\tilde{\mathbf{d}}^K = \mathbf{0}$$
.



Application à la méthode des blocs

Avec l'approche classique de la méthode des blocs de taille fixe :

- La solution n'est pas nécessairement le minimum global de l'Eq.1, sauf si on fait une recherche exhaustive;
- La recherche exhaustive est très longue.

L'approche multi-résolution :

- Estime d'abord grossièrement le mouvement dans une image à résolution réduite et dégradée;
- Raffine la recherche de niveau en niveau, permettant ainsi une recherche globale orientée ("coarse to fine");
- Réduit le temps de calcul;
- Est applicable à plusieurs algorithmes de calcul de flux optique.

Application à la méthode des blocs

Supposons que nous avons une pyramide de ${\cal K}$ niveaux d'images dégradées :

- I_k : Image dégradée du niveau $k \in [1, K]$;
- B_k^m : Bloc de taille fixe ($N \times N$ pixels) du image $I_k(t)$ où le mouvement à l'intérieur de celui-ci est constant.
 - → Nb blocs ∈ $I_k(t) = 4 \times$ Nb blocs ∈ $I_{k+1}(t)$.
- \mathbf{d}_k^m : Vecteur de mouvement associé au bloc B_k^m

Application à la méthode des blocs

Pour calculer les déplacements à l'aide de la multi-résolution :

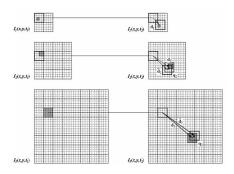
- On trouve l'ensemble des \mathbf{d}_k^m pour tous les blocs B_k^m du niveau k = K (le plus dégradé);
- ② Pour changer de niveau(k-1), on interpole le mouvement par :

$$ilde{\mathbf{d}}_{k-1}^m = \mathcal{U}(\mathbf{d}_k^{\lfloor \frac{m}{2} \rfloor}) \\ = 2\mathbf{d}_k^{\lfloor \frac{m}{2} \rfloor}$$

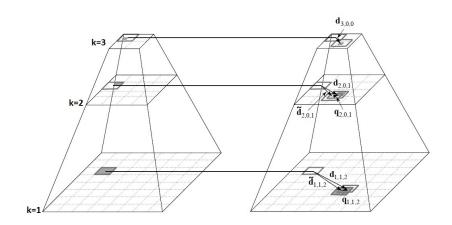
9 Puis on apporte une correction \mathbf{q}_k^m , calculée par la méthode des blocs, pour avoir le déplacement réel au niveau k:

$$\mathbf{d}_{k-1}^m = \mathbf{q}_{k-1}^m + \tilde{\mathbf{d}}_{k-1}^m$$

Application à la méthode des blocs



Application à la méthode des blocs



Algorithmie des blocs fixes par hiérarchie

Supposons:

- R_0 : Rayon de recherche initial;
- $M \times M$: Taille du image maximale (k = K);
- $N \times N$: Taille d'un bloc.

Alors:

- $\left(\frac{M}{2^{K-k}N}\right)^2$: Nombre de blocs au niveau k;
- $M^2(2R_0+1)^2 \simeq 4M^2R_0^2$: Nombre d'opération pour une recherche exhaustive classique.

Donc:

- $\left(\frac{M}{2^{K-k}N}\right)^2 \left(2\frac{R_0}{2^{K-1}}+1\right)^2$: Nombre d'opération au niveau k.
- Somme $\approx \frac{1}{3.4^{(K-2)}} 4M^2 R_0^2$: Nombre d'opération total.



Algorithme d'un bloc fixe par hiérarchie

Entrées: $\Lambda I(t)$, $\Lambda I(t+1)$, K, R_0 : Pyramide de K niveaux des frames I(t) et I(t+1), rayon de recherche Ro **Sorties**: $|d_x, d_y|$: Déplacement du bloc

$$R \leftarrow \frac{R_0}{2^{K-1}}, \quad d_{0,x}, d_{0,y} \leftarrow 0, \quad i, j \leftarrow 0, \quad k \leftarrow 1;$$

tant que $k \leq K$ faire

$$\begin{split} &\tilde{d}_{k,x}, \tilde{d}_{k,y} \leftarrow 2d_{k+1,x}, 2d_{k+1,y}; \\ &I_k(t), I_k(t+1) \leftarrow \triangle I(t,k), \triangle I(t+1,k); \\ &q_{k,x}, q_{k,y} \leftarrow \text{Bloc fixe initialis\'e à } (\tilde{d}_{k,x}, \tilde{d}_{k,y}); \\ &d_{k,x}, d_{k,y} \leftarrow q_{k,x}, q_{k,y} + \tilde{d}_{k,x}, \tilde{d}_{k,y}; \\ &k \leftarrow k+1; \end{split}$$

retourner $d_{K,x}, d_{K,y}$

Correspondance de blocs déformables

Utilisons un modèle de mouvement plus complexe, tels les blocs déformables :

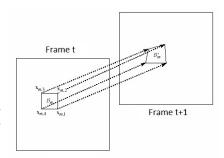
- Toujours "bloc par bloc", alors le problème de discontinuité est toujours présent;
- Permet la modélisation paramétrique des mouvements 3D :

Affine:

$$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x + a_0 + a_1x + a_2y \\ y + b_0 + b_1x + b_2y \end{pmatrix}$$

Bilinéaire:

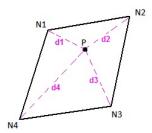
$$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x + a_0 + a_1 x + a_2 y + a_3 xy \\ y + b_0 + b_1 x + b_2 y + b_3 xy \end{pmatrix}$$



Méthode des noeuds de contrôle

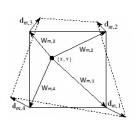
Pour palier au problème de mouvement constant à l'intérieur d'un bloc, on utilise la **méthode des noeuds**.

- Chaque coin d'un bloc représente un noeud. On interpole le mouvement à l'intérieur à partir de ces noeuds.
- On peut généraliser l'interpolation à un quadrilatère quelconque.
- On assigne à chaque noeud un certain poids w, où ∑_i w_i = 1.
- Cette méthode d'interpolation est appelée inverse distance weighting



Méthode par primitive de noeuds de contrôle

On peut donc finalement exprimer le déplacement d'un pixel à l'intérieur d'un quadrilatère formé par des noeuds.



Soit d_k^m le déplacement du noeud k du quadrilatère m, $d^m(x,y)$ le déplacement d'un point à l'intérieur du quadrilatère m et $w_k^m(x,y)$ le poids calculé au noeud k:

$$d^{m}(x,y) = \sum_{k=1}^{4} (w_{k}^{m}(x,y) * d_{k}^{m})$$
 (6)

Méthode par primitive de noeuds de contrôle

Pour un quadrilatère, on peut exprimer l'énergie à minimiser ainsi :

$$E_{m} = \sum_{(x,y)\in m} \left[I(x + \mathbf{d}_{x}^{m}, y + \mathbf{d}_{y}^{m}, t_{1}) - I(x, y, t_{2}) \right]^{2}$$
 (7)

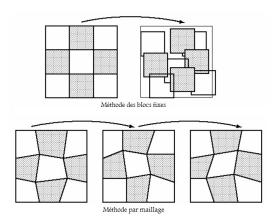
- On utilise la méthode de noeuds de contrôle pour ajouter de la précision sous-pixel à l'algorithme de bloc.
- On utilise une méthode d'optimisation itérative afin de résoudre le problème.

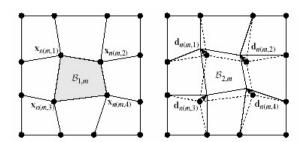
Méthode par primitive de noeuds de contrôle

Problème des blocs déformables

- Discontinuité aux bords des blocs (comme la méthode des blocs fixes).
 - → Réglé par la méthode du maillage ;
- Complexité, mais on peut y aller en étapes :
 - Appliquer la méthode des blocs fixes ;
 - Comparer le résultat avec l'image suivant :
 - → Si l'erreur est faible ou inexistant, le mouvement est translationnel;
 - → Si l'erreur est importante, le mouvement est *non-translationnel* :
 - On applique la méthode des noeuds sur ces blocs;
 - Si l'erreur est encore importante, alors le mouvement n'est pas compensable.

Le mouvement aux noeuds est calculé simultanément, non indépendamment d'un quadrilatère à l'autre. Cela permet d'avoir un maillage difforme sans discontinuité entre les quadrilatères :





Maillage VS Noeuds:

- Maillage: Chaque noeud n'a qu'un seul mouvement, qui influence quatre "blocs" à la fois.
- <u>Noeuds</u>: Chaque noeud a quatre différents mouvements qui sont associés directement au bloc considéré.



Comme tous les noeuds du maillage M sont déterminés en même temps, l'énergie globale à minimiser est représentée par :

$$E(d_x, d_y) = \sum_{m \in M} \sum_{(x,y) \in m} \left[I(x + \mathbf{d}_k^m, y + \mathbf{d}_k^m, t_1) - I(x, y, t_2) \right]^2$$
(8)

Où l'on détermine le déplacement à l'intérieur du maillage par l'Eq.6 :

$$d^{m}(x,y) = \sum_{k=1}^{4} (w_{k}^{m}(x,y) * d_{k}^{m})$$

Optimisation et variantes

Le processus de minimisation est complexe, puisqu'un changement à un noeud du maillage influence beaucoup de vecteurs adjacents.

- On doit mettre à jour un noeud à la fois :
 - Descente de gradient (ordre 1) [Wang and Lee 1994]
 - Downhill simplex (ou autre simplex) (ordre 0)
- On peut ajouter une contrainte de qualité pour déterminer l'ordre des noeuds à optimiser (noeuds sur les contours)
- On peut ajouter une contrainte de mouvement pour ne pas déformer excessivement les objets.

Les désavantages de la méthode de maillage :

- La recherche du déplacement des noeuds exige quand même une autre méthode d'estimation.
- Une génération de maillage adaptée à la scène est difficile à réaliser

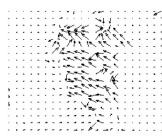
Les avantages :

- Mouvement non constant à l'intérieur des mailles (mouvement plus réaliste)
- Moins sensible aux changements d'illumination (sauf aux noeuds).
- Adapté pour les déformations non uniformes et mouvements complexes.

Méthode par maillage - comparée à blocs fixes



Méthode par maillage - comparée à blocs fixes





Méthode par blocs fixes





Méthode par maillage

