Un Cluster pour la Vision Temps Réel Architecture, Outils et Applications

Joël Falcou

sous la direction de Jocelyn SÉROT, Thierry CHATEAU et Jean-Thierry LAPRESTÉ

LASMEA - UMR CNRS 6602 Équipe GRAVIR 63170 Aubière

1er Décembre 2006

Contexte des travaux

La vision artificielle

Interpréter automatiquement le contenu d'une ou plusieurs images afin d'en extraire des informations de haut-niveau.



Contexte des travaux

La vision artificielle

Interpréter automatiquement le contenu d'une ou plusieurs images afin d'en extraire des informations de haut-niveau.

Champs d'applications

- Robotique mobile.
- Réalité virtuelle ou augmentée.
- Systèmes de surveillance.



Contexte des travaux

La vision artificielle

Interpréter automatiquement le contenu d'une ou plusieurs images afin d'en extraire des informations de haut-niveau.

Champs d'applications

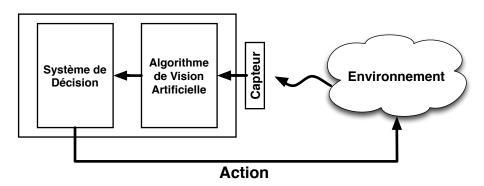
- Robotique mobile.
- Réalité virtuelle ou augmentée.
- Systèmes de surveillance.

Problématique

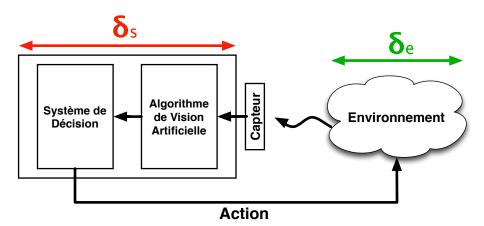
Les algorithmes de vision artificielle sont rarement utilisés seuls.



La vision artificielle temps réel



La vision artificielle temps réel



Objectifs

Applications visées

- Consommatrices de temps de calcul.
- Contraintes du temps réel vidéo.



Objectifs

Applications visées

- Consommatrices de temps de calcul.
- Contraintes du temps réel vidéo.

Constat

L'utilisation «basique» des ordinateurs standards ne suffit pas pour satisfaire ces contraintes temporelles.



Objectifs

Applications visées

- Consommatrices de temps de calcul.
- Contraintes du temps réel vidéo.

Constat

L'utilisation «basique» des ordinateurs standards ne suffit pas pour satisfaire ces contraintes temporelles.

Déroulement des travaux

- Développer une architecture adaptée à la Vision Temps Réel.
- Définir des outils de programmation adaptés.
- Démontrer la pertinence des solutions proposées.



Introduction



- Introduction
- Architectures pour la vision temps réel



- Introduction
- 2 Architectures pour la vision temps réel
- Modèles et outils de développement



- Introduction
- 2 Architectures pour la vision temps réel
- Modèles et outils de développement
- Application à la vision artificielle



- Introduction
- 2 Architectures pour la vision temps réel
- Modèles et outils de développement
- 4 Application à la vision artificielle
- Conclusion



Les architectures spécifiques

- Circuits intégrés dédiés à une fonctionnalité (ASIC).
- Circuits intégrés reprogrammables (FPGA).
- Processeurs de cartes graphiques (GPU).

Les architectures spécifiques

- Circuits intégrés dédiés à une fonctionnalité (ASIC).
- Circuits intégrés reprogrammables (FPGA).
- Processeurs de cartes graphiques (GPU).

Spécificités



- Performances élevées.
- Outils de développement complexes.
- Solutions difficilement réutilisables.

Grappe de calcul (*Cluster*)

Machine parallèle composée d'un ensemble de calculateurs individuels interconnectés travaillant comme une unique ressource de calcul.

Grappe de calcul (*Cluster*)

Machine parallèle composée d'un ensemble de calculateurs individuels interconnectés travaillant comme une unique ressource de calcul.

Spécificités



- Plate-forme polyvalente.
- Bon rapport performance/coût.
- Outils et modèles standards.

Quelques clusters pour la vision

État de l'art

- The 3D Room [KANADE 96].
- ViROOM [SVOBODA 02].
- GrImage [BOYER 05].



Quelques clusters pour la vision

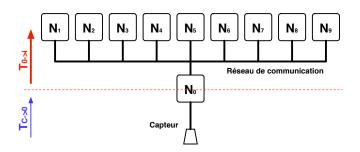
État de l'art

- The 3D Room [KANADE 96].
- ViROOM [SVOBODA 02].
- Grlmage [BOYER 05].

Problèmes

- Architectures dédiées au problème traité.
- Programmation «basique» des nœuds de calcul.

Architecture classique d'un cluster

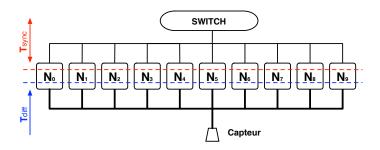


Aspects temporels

- Temps d'acquisition sur N_0 ($T_{C\rightarrow 0}$)
- Temps de transfert de N_0 vers N_i ($T_{0\rightarrow i}$)
- Temps de mise à disposition : $T_{C\rightarrow 0} + P \times T_{0\rightarrow i}$



Architecture à double bus

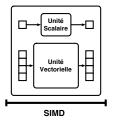


Aspects temporels

- Temps de synchronisation (T_{sync})
- Temps de diffusion sur le bus video (T_{diff})
- Temps de mise à disposition : $T_{sync} + T_{diff}$



Exploitation des nœuds de calcul

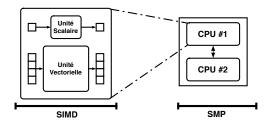


Les extensions multimédia SIMD (Single Instruction Multiple Data)

- Unité de traitement SIMD interne au processeur.
- Accélération maximale théorique dépendante du type de donnée.
- En pratique $V \approx 4 16$.



Exploitation des nœuds de calcul

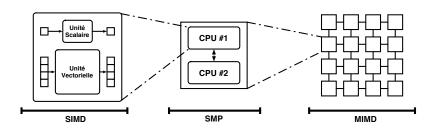


Les architectures SMP (Symetric Multi-Processor)

- P processeurs par nœud de calcul
- Accélération maximale théorique ≈ P x V
- Machines bi-processeur $\approx 8 32$



Exploitation des nœuds de calcul



Les architectures MIMD (Multiple Instructions Multiple Data)

- N machines à P processeurs + extension SIMD
- Accélération maximale théorique $\approx N \times P \times V$
- Cluster de 16 machines \approx 128 512



BABYLON





Une instance de *cluster* double bus [*ParCo/GRETSI 2005*]

- 14 PowerPC G5 (2x2GHz + AltiVec).
- Réseau Ethernet Gigabit.
- Bus vidéo Firewire IEEE1394.



Application de stabilisation d'image



Temps réel vidéo

- Pour une programmation «basique» jusqu'à 320x240 pixels.
- Sur BABYLON, jusqu'à 5120x3840 pixels
- Accélération de 35 à 50



```
//detection of most easy points to track
local detected pts number=0; //reset detection
top1 = mtime():
if(!first iteration)
  Detection(INT img pred, DETBORDER left, DETBORDER up, DETBORDER right, DETBORDER bottom,
            local Detected point x,local Detected point y, &local detected pts number,local wanted pts number);
top2 = mtime();
timer[3] = top2-top1;
//tracking of selected points
top1 = mtime();
TrackingPoints(local Detected point x,local Detected point y,local Tracked point x,local Tracked point y,local detected pts number,
img pred.data,img curr.data,
LR2 img pred.data,LR2 img curr.data,
LR4 img pred.data, LR4 img curr.data,
TX.TY);
SwapImages():
MPI Barrier(MPI COMM WORLD):
MPI Gather( local Detected point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Detected point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MASTER,
MPI Gather (local Detected point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Detected point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MASTER,
MPI Gather (local Tracked point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Tracked point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MASTER, MF
MPI Gather (local Tracked point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Tracked point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MASTER, MF
MPI Reduce(&local detected pts number, detected pts number,1, MPI INT, MPI SUM, MASTER, MPI COMM WORLD);
MPI Allgather( local Detected point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Detected point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MPI
MPI Allgather( local Detected point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Detected point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MPI
MPI Allgather( local Tracked point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Tracked point x, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MPI CO
MPI Allgather( local Tracked point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, Tracked point y, local wanted pts number, MPI DOUBLE, MPI CO
MPI Allreduce(&local detected pts number, detected pts number, 1, MPI INT, MPI SUM, MPI COMM WORLD);
MPI Allreduce(timer, timer, 10, MPI FLOAT, MPI MAX, MPI COMM WORLD);
// movement matrix extraction (median square value)
                                                                                   4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 900
```

top1 = mtime();

Sommaire

- Modèles et outils de développement
 - État de l'art
 - Position du problème
 - Mise en œuvre



17/61

Programmer BABYLON

Trois niveaux de parallélisme

- Parallélisme inter-nœuds (MIMD).
- Parallélisme inter-processeurs (SMP).
- Parallélisme intra-processeur (SIMD).

Programmer BABYLON

Trois niveaux de parallélisme

- Parallélisme inter-nœuds (MIMD).
- Parallélisme inter-processeurs (SMP).
- Parallélisme intra-processeur (SIMD).

Des difficultés variées

- Utilisation efficace de chaque type de parallélisme.
- Interopérabilité SIMD/SMP et SMP/MIMD.

Programmer BABYLON

Trois niveaux de parallélisme

- Parallélisme inter-nœuds (MIMD).
- Parallélisme inter-processeurs (SMP).
- Parallélisme intra-processeur (SIMD).

Des difficultés variées

- Utilisation efficace de chaque type de parallélisme.
- Interopérabilité SIMD/SMP et SMP/MIMD.

Outils disponibles

- Expressivité/Efficacité ⇒ Choix du modèle de programmation.
- Accessibilité ⇒ Choix du langage cible (C++).



Programmation du niveau MIMD

Outils bas-niveau

- Modèle de programmation par passage de message.
- PVM (Parallel Virtual Machine)
- MPI (Message Passing Interface)



Programmation du niveau MIMD

Outils bas-niveau

- Modèle de programmation par passage de message.
- PVM (Parallel Virtual Machine)
- MPI (Message Passing Interface)

Modèles de programmation de plus haut niveau

- Squelettes algorithmiques.
- Design Patterns parallèles.

Programmation du niveau MIMD

Outils bas-niveau

- Modèle de programmation par passage de message.
- PVM (Parallel Virtual Machine)
- MPI (Message Passing Interface)

Modèles de programmation de plus haut niveau

- Squelettes algorithmiques.
- Design Patterns parallèles.

Solution adoptée

Squelettes algorithmiques (MPI)



Les squelettes algorithmiques parallèles

Principes

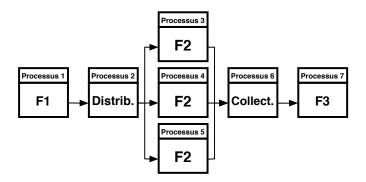
- Eléments récurrents de la programmation MIMD.
- Créer une application parallèle = combiner des squelettes.

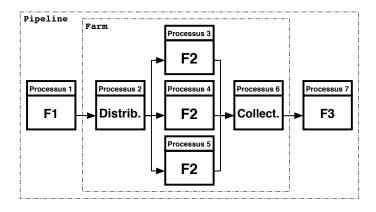
Principes

- Eléments récurrents de la programmation MIMD.
- Créer une application parallèle = combiner des squelettes.

Mise en œuvre

- Définition d'un Graphe de Processus Communicants.
- Identification des structures récurrentes.
- Expression sous forme d'une combinaison des squelettes.





Etat de l'Art

- C : eSkel [COLE 89]
- JAVA : Lithium [DANELUTTO 02]
- C++ : Muesli [KUCHEN 03]

Limitations



Etat de l'Art

- C : eSkel [COLE 89]
- JAVA : Lithium [DANELUTTO 02]
- C++ : Muesli [KUCHEN 03]

Limitations

Faible niveau d'abstraction.



Etat de l'Art

- C : eSkel [COLE 89]
- JAVA: Lithium [DANELUTTO 02]
- C++: Muesli [KUCHEN 03]

Limitations

- Faible niveau d'abstraction.
- Choix discutable des langages cibles.

Etat de l'Art

- C : eSkel [COLE 89]
- JAVA : Lithium [DANELUTTO 02]
- C++ : Muesli [KUCHEN 03]

Limitations

- Faible niveau d'abstraction.
- Choix discutable des langages cibles.
- Technique d'implantation peu efficace.

Programmation du niveau SMP

Outils disponibles

- OpenMP [CLARK 98]
- pThread [IEEE POSIX 1003.1c]

Programmation du niveau SMP

Outils disponibles

- OpenMP [CLARK 98]
- pThread [IEEE POSIX 1003.1c]

Modèles de programmation

- OpenMP : boucle parallèle.
- pThread : processus explicites + sur-couche objet.



Programmation du niveau SIMD

L'extension AltiVec

- Extension SIMD de Motorola/IBM pour les PPC G4/G5.
- Accélération maximale théorique : ×4 à ×16.
- Interface de programmation : 162 primitives C.



Programmation du niveau SIMD

L'extension AltiVec

- Extension SIMD de Motorola/IBM pour les PPC G4/G5.
- Accélération maximale théorique : x4 à x16.
- Interface de programmation : 162 primitives C.

Outils existants

- Bibliothèque Apple Accelerated Framework
- BLAS/LAPACK
- Vectorisateur automatique de code : VAST



25/61

Programmer BABYLON

Constat

Hormis au niveau SMP, les outils existants pour programmer un *cluster* hybride ne répondent que partiellement à notre cahier des charges.

Programmer BABYLON

Constat

Hormis au niveau SMP, les outils existants pour programmer un *cluster* hybride ne répondent que partiellement à notre cahier des charges.

Objectifs

- Fournir une implantation C++ efficace du modèle squelette.
- Fournir une implantation C++ expressive des opérations SIMD.
- Garantir l'accessibilité de ces outils.

Outil de programmation SIMD

- Classes encapsulant le concept de tableau numérique.
- Surcharges SIMD des opérateurs et fonctions classiques.
- Encapsulation des tâches annexes de vectorisation.

Outil de programmation SIMD

- Classes encapsulant le concept de tableau numérique.
- Surcharges SIMD des opérateurs et fonctions classiques.
- Encapsulation des tâches annexes de vectorisation.

```
array<float> r(SZ),a(SZ),b(SZ),c(SZ);
r = cos(a) * (b+c);
```

Outil de programmation MIMD

- Jeu de squelettes = Hiérarchie de classes.
- Fonctions séquentielles = Foncteurs.
- Combinaison de squelettes par polymorphisme de classe.

Outil de programmation MIMD

- Jeu de squelettes = Hiérarchie de classes.
- Fonctions séquentielles = Foncteurs.
- Combinaison de squelettes par polymorphisme de classe.

Résultats

Au niveau MIMD

- Temps d'exécution deux fois plus elevé.
- Pertes dues au polymorphisme de classe qui génère des accès mémoires supplémentaires lors de l'appel des méthodes virtuelles.

Résultats

Au niveau MIMD

- Temps d'exécution deux fois plus elevé.
- Pertes dues au polymorphisme de classe qui génère des accès mémoires supplémentaires lors de l'appel des méthodes virtuelles.

Au niveau SIMD

- Gains inférieurs à 30% du gain obtenu en C.
- La vectorisation automatique n'est pas toujours souhaitable.
- Pertes dues à la résolution dyadique des opérateurs.



```
array<float> r(SZ),a(SZ),b(SZ),c(SZ);
r = cos(a)*(b+c);
```

```
array<float> r(SZ),a(SZ),b(SZ),c(SZ);
array<float> tmp1(SZ);
for(int i=0;i<SZ;i++)
 tmp1[i] = cos(a[i]);</pre>
```

```
array<float> r(SZ),a(SZ),b(SZ),c(SZ);

array<float> tmp1(SZ);
for(int i=0;i<SZ;i++)
   tmp1[i] = cos(a[i]);

array<float> tmp2(SZ);
for(int i=0;i<SZ;i++)
   tmp2[i] =b[i]+c[i];</pre>
```

```
array < float > r(SZ), a(SZ), b(SZ), c(SZ);
array<float> tmp1(SZ);
for(int i=0; i<SZ; i++)
  tmp1[i] = cos(a[i]);
array<float> tmp2(SZ);
for(int i=0; i<SZ; i++)
  tmp2[i] = b[i]+c[i];
array<float> tmp3(SZ);
for (int i=0; i < SZ; i++)</pre>
  tmp3[i] = tmp1[i] * tmp2[i];
```

```
array < float > r(SZ), a(SZ), b(SZ), c(SZ);
array<float> tmp1(SZ);
for (int i=0; i < SZ; i++)</pre>
  tmp1[i] = cos(a[i]);
array<float> tmp2(SZ);
for (int i=0; i < SZ; i++)</pre>
  tmp2[i] = b[i]+c[i];
array<float> tmp3(SZ);
for (int i=0;i<SZ;i++)</pre>
  tmp3[i] = tmp1[i]*tmp2[i];
for (int i=0;i<SZ;i++)</pre>
  r[i] = tmp3[i];
```

Résultats de l'approche classique

Constat

- Le polymorphisme et la surcharge des opérateurs contribuent à l'expressivité des outils mais grèvent sensiblement leur performance.
- Une grande partie du code ainsi généré est calculé à l'exécution alors qu'il est entièrement déterminé à la compilation.



Résultats de l'approche classique

Constat

- Le polymorphisme et la surcharge des opérateurs contribuent à l'expressivité des outils mais grèvent sensiblement leur performance.
- Une grande partie du code ainsi généré est calculé à l'exécution alors qu'il est entièrement déterminé à la compilation.

Solution

Évaluer le maximum de code possible à la compilation.

L'évaluation partielle

Principes

- Déterminer le code évaluable à la compilation.
- Appliquer des règles de transformation.
- Générer un code pré-optimisé.

L'évaluation partielle

Principes

- Déterminer le code évaluable à la compilation.
- Appliquer des règles de transformation.
- Générer un code pré-optimisé.

Solutions

- Modifier le compilateur.
- Utiliser des outils annexes.
- Utiliser les spécificités du langage hôte.

L'évaluation partielle

Principes

- Déterminer le code évaluable à la compilation.
- Appliquer des règles de transformation.
- Générer un code pré-optimisé.

Solutions

- Modifier le compilateur.
- Utiliser des outils annexes.
- Utiliser les spécificités du langage hôte.

L'évaluation partielle en C++

Éléments statiques du C++

- Les constantes entières.
- Les types natifs ou définis par l'utilisateur.
- Manipulables via les templates.

L'évaluation partielle en C++

Éléments statiques du C++

- Les constantes entières.
- Les types natifs ou définis par l'utilisateur.
- Manipulables via les templates.

La Méta-programmation template

- Méta-langage Turing-complet.
- Programmes exécutés à la compilation.
- Génération d'un code «recadré» effectivement compilé.

Outil de programmation SIMD

- Éliminer les copies superflues.
- Détecter les expressions vectorisables.
- Optimiser les boucles de traitements.

Outil de programmation SIMD

- Éliminer les copies superflues.
- Détecter les expressions vectorisables.
- Optimiser les boucles de traitements.

Outil de programmation MIMD

- Utiliser une version statique du polymorphisme de classe.
- Faciliter l'intégration du code existant.
- Optimiser les appels aux primitives de communications.

Outil de programmation SIMD

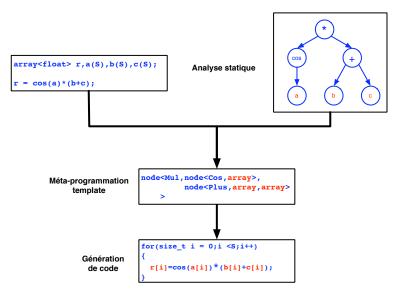
- Analyse de l'arbre de syntaxe abstraite (AST).
- Encodage de l'AST sous forme d'un type template.
- Marquage des éléments vectorisable de l'AST.

Outil de programmation SIMD

- Analyse de l'arbre de syntaxe abstraite (AST).
- Encodage de l'AST sous forme d'un type template.
- Marquage des éléments vectorisable de l'AST.

Outil de programmation MIMD

- Analyse du schéma de combinaison des squelettes.
- Encodage du schéma sous forme d'un type template.
- Optimisation du schéma [ALDINUCCI 99].
- Préparation des schémas de communications.



Conclusion

La méta-programmation template

- Permet d'implanter des mécanismes d'évaluation partielle en C++.
- Conserve l'expressivité des interfaces produites.
- Concept de Bibliothèque Active.

Conclusion

La méta-programmation template

- Permet d'implanter des mécanismes d'évaluation partielle en C++.
- Conserve l'expressivité des interfaces produites.
- Concept de Bibliothèque Active.

Contributions

- Programmation SIMD : E.V.E. (SCPE 2005).
- Programmation MIMD : QUAFF (Parallel Computing 2005).

Objectifs

Proposer une interface intuitive pour la manipulation de tableaux numériques et leur vectorisation via l'extension AltiVec.

Objectifs

Proposer une interface intuitive pour la manipulation de tableaux numériques et leur vectorisation via l'extension AltiVec.

- Des classes de conteneurs génériques.
- Marquage local des conteneurs vectorisables.
- Large panel d'optimisations annexes.
- Syntaxe proche de MATLAB.

Code MATLAB

```
R = I(:,:,1);
G = I(:,:,2);
B = I(:,:,3);
Y = min(bitshift(abs(2104*R+4130*G+
                      802*B+135168), -13), 235);
U = min(bitshift(abs(-1214*R-2384*G+
                       3598*B+1052672), -13), 240);
V = min(bitshift(abs(3598*R-3013*G-
                      585*B+1052672), -13), 240);
```

Code E.V.E.

```
array<int> R = I(All(), All(), 0);
array < int > G = I(All(), All(), 1);
array < int > B = I(All(), All(), 2);
Y = min(shr(abs(2104*R+4130*G+
                 802*B+135168),13),235);
U = min(shr(abs(-1214*R-2384*G+
                  3598*B+1052672),13),240);
V = min(shr(abs(3598*R-3013*G-
                 585*B+1052672),13),240);
```

Code E.V.E. optimisé

```
view<int> R = I.ima view(0);
view<int> G = I.ima view(1);
view<int> B = I.ima view(2);
Y = min(shr(abs(2104*R+4130*G+
                 802 *B + 135168), 13), 235);
  = min(shr(abs(-1214*R-2384*G+
                  3598*B+1052672),13),240);
 = min(shr(abs(3598*R-3013*G-
                 585 * B + 1052672), 13), 240);
```

Code E.V.E. optimisé SIMD

```
view<int, settings<simd> > R = I.ima_view(0);
view<int, settings<simd> > G = I.ima_view(1);
view<int, settings<simd> > B = I.ima_view(2);

Y = min(shr(abs(2104*R+4130*G+
802*B+135168),13),235);
U = min(shr(abs(-1214*R-2384*G+
3598*B+1052672),13),240);
V = min(shr(abs(3598*R-3013*G-
585*B+1052672),13),240);
```

Performances brutes

- Mode scalaire : 80-90% de la vitesse d'exécution en C.
- Mode vectoriel
 - Fonctions natives: 50-75% du gain maximum.
 - Fonctions composites : 70-95% du gain maximum.



Performances brutes

- Mode scalaire : 80-90% de la vitesse d'exécution en C.
- Mode vectoriel
 - Fonctions natives : 50-75% du gain maximum.
 - Fonctions composites : 70-95% du gain maximum.

Quelques applications

Test	AltiVec	Naïf	E.V.E.
$\sum a[i]$	15.7	8.0	15.4
Produit matriciel	4.8	1.4	4.6
Différence d'image	7.8	2.3	7.7
Filtrage Gaussien	7.9	0.3	7.8
Harris & Stephen	4.9	0.1	4.8

Performances brutes

- Mode scalaire : 80-90% de la vitesse d'exécution en C.
- Mode vectoriel
 - Fonctions natives: 50-75% du gain maximum.
 - Fonctions composites: 70-95% du gain maximum.

Quelques applications

Test	AltiVec	Naïf	E.V.E.
$\sum a[i]$	15.7	8.0	15.4
Produit matriciel	4.8	1.4	4.6
Différence d'image	7.8	2.3	7.7
Filtrage Gaussien	7.9	0.3	7.8
Harris & Stephen	4.9	0.1	4.8

40/61

Objectif

Fournir une implantation efficace et intuitive pour la spécification d'applications parallèles via des squelettes algorithmiques..

Objectif

Fournir une implantation efficace et intuitive pour la spécification d'applications parallèles via des squelettes algorithmiques..

- Intégration non-intrusives des fonctions utilisateurs.
- Jeu de squelettes classique :

Objectif

Fournir une implantation efficace et intuitive pour la spécification d'applications parallèles via des squelettes algorithmiques..

- Intégration non-intrusives des fonctions utilisateurs.
- Jeu de squelettes classique :
 - Parallélisme de tâches : pipeline, pardo

Objectif

Fournir une implantation efficace et intuitive pour la spécification d'applications parallèles via des squelettes algorithmiques..

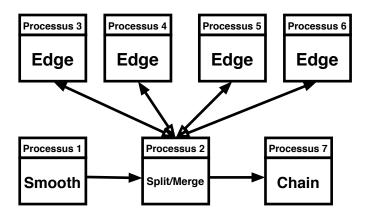
- Intégration non-intrusives des fonctions utilisateurs.
- Jeu de squelettes classique :
 - Parallélisme de tâches : pipeline, pardo
 - Parallélisme de données : farm, scm.

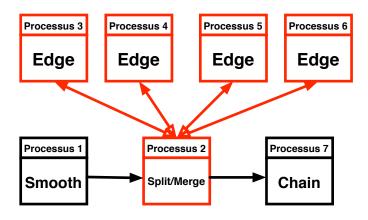
Objectif

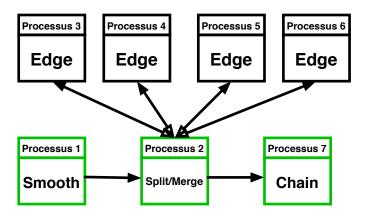
Fournir une implantation efficace et intuitive pour la spécification d'applications parallèles via des squelettes algorithmiques..

- Intégration non-intrusives des fonctions utilisateurs.
- Jeu de squelettes classique :
 - Parallélisme de tâches : pipeline, pardo
 - Parallélisme de données : farm, scm.
 - Squelettes séquentiels : sequence, select.









```
typedef task<Smooth, none_t, Image> smooth;
typedef task<Split, Image, Image> split;
typedef task<Merge, Image, Image> merge;
typedef task<Edge, Image, vector<Line>> edge;
typedef task<Chain, vector<Line>, none t> chain;
```

```
typedef task<Smooth, none_t, Image> smooth;
typedef task<Split, Image, Image> split;
typedef task<Merge, Image, Image> merge;
typedef task<Edge, Image, vector<Line>> edge;
typedef task<Chain, vector<Line>, none_t> chain;

typedef scm<split, worker<edge, 4>, merge> process;
```

```
typedef task<Smooth, none_t, Image> smooth;
typedef task<Split, Image, Image> split;
typedef task<Merge, Image, Image> merge;
typedef task<Edge, Image, vector<Line>> edge;
typedef task<Chain, vector<Line>, none_t> chain;

typedef scm<split, worker<edge, 4>, merge> process;
typedef pipeline<stage<smooth, process, chain>> app;

application<app> detector;
detector.run();
```

Performances

- Surcoût sur les communications $\approx 0.5\%$
- Surcoût sur les squelettes \approx 1%
- Surcoût sur les application $\approx 4\%$



Performances

- Surcoût sur les communications ≈ 0.5%
- Surcoût sur les squelettes ≈ 1%
- Surcoût sur les application ≈ 4%

Pertinence [COLE 99]

- Diffusion du concept.
- Support du parallélisme ad hoc.
- Quel gain en terme de temps de développement?

Sommaire

- Introduction
- 2 Architectures pour la vision temps rée
- Modèles et outils de développement
- Application à la vision artificielle
 - Suivi de piéton
 - Mise en œuvre du parallélisme
 - Résultats
- 5 Conclusion



Le suivi de piéton

Objectifs

Détecter et suivre un piéton présent dans une séquence vidéo stéréoscopique à la cadence du flux.



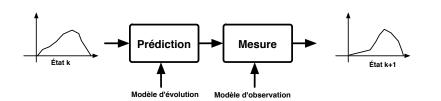
Le suivi de piéton

Objectifs

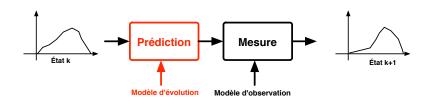
Détecter et suivre un piéton présent dans une séquence vidéo stéréoscopique à la cadence du flux.

Difficultés

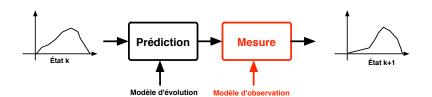
- Variations d'apparence, de pose, d'éclairement.
- Occultation partielle.
- Arrière plan non-statique.



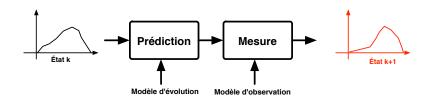
- Prédire la position de l'objet.
- Effectuer une mesure
- Estimer la nouvelle position



- Prédire la position de l'objet.
- Effectuer une mesure
- Estimer la nouvelle position



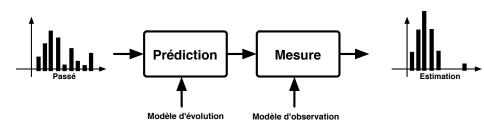
- Prédire la position de l'objet.
- Effectuer une mesure
- Estimer la nouvelle position



Filtrage particulaire [BLAKE 96]

Mise en œuvre

- Un modèle d'état.
- Un modèle d'évolution.
- Un modèle d'observation (fonction de vraisemblance).



Filtrage particulaire [BLAKE 96]

Modèle d'état

$$\mathbf{X}_t = (x_t, y_t, z_t, h_t)$$





Filtrage particulaire [BLAKE 96]

Modèle d'état

$$\mathbf{X}_t = (x_t, y_t, z_t, h_t)$$

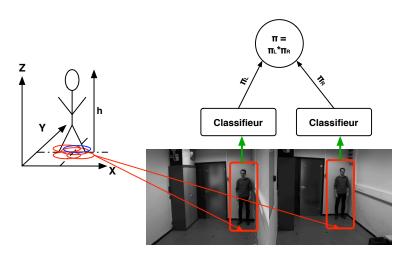


Modèle d'évolution

$$\mathbf{X}_{t+1} = \mathbf{A}\mathbf{X}_t + \mathbf{B}\mathbf{v}_t, \ \mathbf{v}_t \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{\Sigma})$$



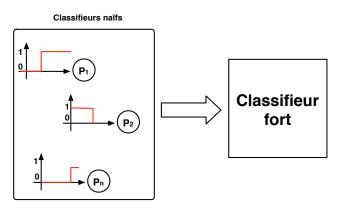
Filtrage particulaire - Modèle d'observation



Le Boosting

Principe [FREUND 95]

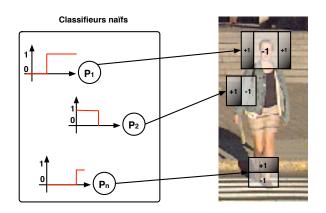
Combiner des classifieurs «naïfs» afin de composer un classifieur performant.



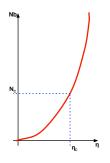
Le Boosting - Descripteur d'images

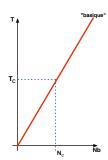
Principe [PAPAGEORGIOU 97]

Classifieur «naïf» = seuil sur la réponse à une ondelette de Haar.

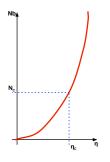


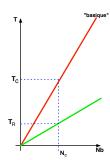
Filtrage particulaire - Intérêt de la parallélisation



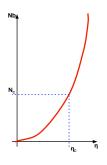


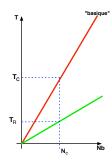
Filtrage particulaire - Intérêt de la parallélisation





Filtrage particulaire - Intérêt de la parallélisation

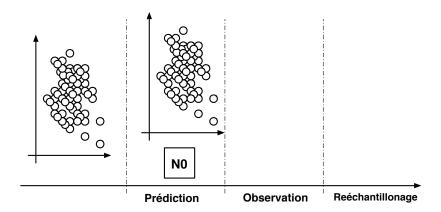


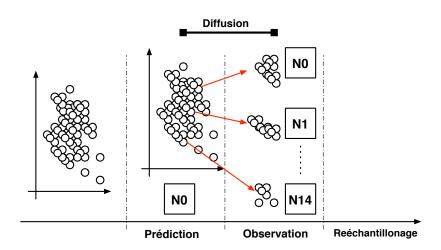


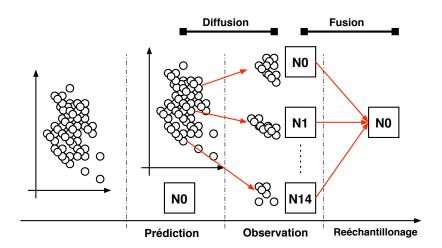
Constat

La phase d'observation représente 80% du temps d'exécution. Nous avons focaliser les efforts de parallélisation sur la fonction d'observation.

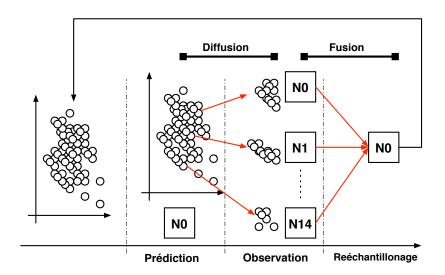












Apport du SMP

- Mesures indépendantes dans chacune des images.
- Fusion des poids avant transmission au nœud principal.

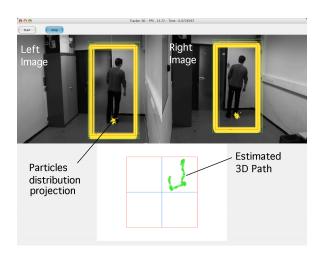
Apport du SMP

- Mesures indépendantes dans chacune des images.
- Fusion des poids avant transmission au nœud principal.

Apport du SIMD

- Vectorisation du modèle d'évolution.
- Vectorisation des calculs nécessaires aux projections.

Suivi de piéton - Application



Suivi de piéton - Performances

	100	500	1000	5000
Base	0.061 <i>s</i>	0.299 <i>s</i>	0.704 <i>s</i>	11.358
Fréquence	16.38	3.34	1.42	0.09
BABYLON	0.014 <i>s</i>	0.0195 <i>s</i>	0.0334 <i>s</i>	0.105 <i>s</i>
Fréquence	70.8	51.3	29.96	9.4
Gain	4.31	15.38	21.1	107.35

Suivi de piéton - Performances

	100	500	1000	5000
Base	0.061 <i>s</i>	0.299 <i>s</i>	0.704 <i>s</i>	11.358
Fréquence	16.38	3.34	1.42	0.09
BABYLON	0.014 <i>s</i>	0.0195 <i>s</i>	0.0334 <i>s</i>	0.105 <i>s</i>
Fréquence	70.8	51.3	29.96	9.4
Gain	4.31	15.38	21.1	107.35

Résultats (CIMCV/ECCV 06)

• Temps réel atteint pour 1000 particules.



Suivi de piéton - Performances

	100	500	1000	5000
Base	0.061 <i>s</i>	0.299 <i>s</i>	0.704 <i>s</i>	11.358
Fréquence	16.38	3.34	1.42	0.09
BABYLON	0.014 <i>s</i>	0.0195 <i>s</i>	0.0334 <i>s</i>	0.105 <i>s</i>
Fréquence	70.8	51.3	29.96	9.4
Gain	4.31	15.38	21.1	107.35

Résultats (CIMCV/ECCV 06)

- Temps réel atteint pour 1000 particules.
- Gain maximum de l'ordre de ×100.



Sommaire

- Introduction
- 2 Architectures pour la vision temps rée
- Modèles et outils de développement
- Application à la vision artificielle
- Conclusion



La Machine BABYLON

Une architecture innovante

- Double bus de communications.
- Cluster hybride MIMD/SMP/SIMD.
- Support à des applications réalistes.
- Performances : gain de x30 à x100.



La Machine BABYLON

Une architecture innovante

- Double bus de communications.
- Cluster hybride MIMD/SMP/SIMD.
- Support à des applications réalistes.
- Performances : gain de x30 à x100.

Des outils pertinents

- E.V.E.: Interface expressive pour les extensions SIMD.
- QUAFF: Implantation performante du modèle squelette.



Perspectives

Au-delà de BABYLON

- Calculs déportés.
- Ouverture hors de la vision.

Perspectives

Au-delà de BABYLON

- Calculs déportés.
- Ouverture hors de la vision.

Au-delà de E.V.E. et QUAFF

- Interactions entre les bibliothèques ?
- Quaff sur la Grille?
- E.V.E. pour SSE2?
- Des méta-outils de méta-programmation ?



Merci de votre attention.