### Unités vectorielles

### **Oguz Kaya**

Université Paris-Saclay

Orsay, France



Principes



Principes

L'unité AVX & les intrinsèques



Principes

L'unité AVX & les intrinsèques



#### Calcul Scalaire

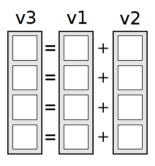
### Principe

Un processeur scalaire effectue les opérations séquentiellement, chaque opération portant sur des données scalaires (un scalaire)

### Exemple: addition de vecteurs de 4 éléments

```
v3[0] = v1[0] + v2[0];
v3[1] = v1[1] + v2[1];
v3[2] = v1[2] + v2[2];
v3[3] = v1[3] + v2[3];
```

### Calcul Scalaire





#### Calcul Vectoriel

### **Principe**

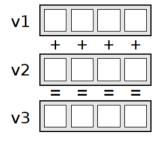
Un processeur vectoriel effectue les opérations en parallèle sur un ensemble de scalaires, chaque opération portant sur des vecteurs

### Exemple: addition de vecteurs de 4 éléments

$$v3 = v1 + v2;$$



### Calcul Vectoriel





# Avantages/inconvénients de l'approche vectorielle

- Avantage:
  - Instructions n fois plus rapide, n la largeur de l'unité vectorielle si l'algorithme se prête au paradigme SIMD: une même instruction simultanément sur plusieurs données
    - calcul vectoriel
    - simulations scientifiques
    - traitement d'images
    - apprentissage automatique (réseaux neurons)
- Inconvénient:
  - Gain uniquement si l'algorithme se prête au paradigme SIMD.
  - Sinon c'est une perte de circuit qui pourrait être utilisé pour d'autres fins (cœurs, cache, registre, ...).
  - Parfois difficile (et sale) à utiliser à la main (automatisations possible).



# Premières implantations

- Années 60: premier projet Solomon
- Années 70: ILLIAC IV, université de l'Illinois
- ensuite: CDC, Cray, NEC, Hitachi, Fujitsu
- depuis 1996: processeurs "grand public" scalaires + unités vectorielles, Pentium (MMX, SSE, AVX), PowerPC (AltiVec)
- maintenant: dans quasiment toutes les architectures (x86, ARM, RISC-V)

# Fonctionnement général des unitées SIMD

Pareil que le fonctionnement des registres scalaires, sauf chaque opération se fait sur un ensemble de données.

- Chargement des données de la mémoire vers les registres SIMD
- Opération sur les registres SIMD
- Placement du résultat en mémoire

### Programmation

- Vectorisation automatique: Le compilateur tente de vectoriser le code automatiquement.
- Programmation assembleur: Programmation bas-niveau, manipulation directe des registres et des instructions.
- Intrinsèques: Manipulation des variables par des fonctions intrinsèquements définies dans un fichier ?mmintrin.h.
- Bibliothèques de haut-niveau (OpenMP): Auto-véctorisation à l'aide des astuces données à la bibliothèque.



Principes

L'unité AVX & les intrinsèques



# Streaming SIMD Extensions (SSE)

- SSE Pentium III, Athlon XP
- SSE2 Pentium 4 Willamette
- SSE3 Pentium 4 Prescott
- SSSE3 (Supplemental SSE3) Core Woodcrest
- SSE4.1 Core 2 Penryn
- SSE4.2 Core i7 Nehalem
- AVX Sandy Bridge
- AVX2 Haswell
- AVX512 Skylake et la suite

### Composition

Chaque nouvelle version de SSE/AVX contient la précédente SSE(N) = nouvelles instructions + SSE(N-1)

#### **Intrinsics**

Les intrinsics sont accessibles à travers des fichiers .h qui déffinissent:

- des types de variables
- des fonctions opérant sur ces variables

#### **Fichiers**

- SSE: xmmintrin.h
- SSE2: emmintrin.h
- SSE3: pmmintrin.h
- SSSE3: tmmintrin.h
- SSE4.1: smmintrin.h
- SSE4.2: nmmintrin.h
- AVX/AVX2: immintrin.h

Lancer **Iscpu** sous Linux pour afficher la version supportée.

### Advanced Vector Extensions (AVX)

#### Registres de 256 bits

16 registres 256bits sur x86-64: YMM0 - > YMM15

#### Instructions

- transferts mémoire < -> registres AVX
- opérations arithmétiques
- opérations logiques
- tests
- permutations



# Compilation avec AVX

### Compilation du programme.c

gcc programme.c -o programme -mavx2

#### Exécution

./programme



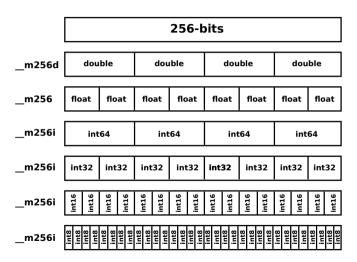
### Types de variables

### **Types**

- \_\_m256: 8 floats
- \_m256d: 4 doubles
- \_\_m256i: 256/largeur entiers (largeur = 8, 16, 32, 64)

Il y a un jeu d'instructions définies pour chaque type.

#### **Vecteurs AVX**





#### **Fonctions**

### Nomenclature générale

\_mm256\_{operation}{non-alignement}\_{dataorganization}{datatype}...

#### Exemple: addition de 2 vecteurs de 8 flottants

\_\_m256 \_mm256\_add\_ps( \_\_m256 A, \_\_m256 B)



### Terminologie

#### \_mm256\_loadu\_ps256

- s (single): flottant simple précision (32bits)
- d (double): flottant double précision (64bits)
- i... (integer): entier
- p (packed): contigus, opérer sur le vecteur entier
- s (scalar): n'opérer que sur un élément (obsolète!)
- u (unaligned): données non alignées en mémoire
- I (low): bits de poids faible
- h (high): bits de poids fort
- r (reversed): dans l'ordre inverse



# Fonctionnement général

```
déclaration des variables AVX (registres):_m256 r1;
```

chargement des données de la mémoire vers les registres AVX: float A[8] \_\_attribute\_\_ ((aligned(16)); ... r1 = \_mm256\_load\_ps(&A[0]);

- opérations sur les registres SIMD r1 = \_mm256\_add\_ps(r1, r1);
- placement du contenu des registres en mémoire: \_mm256\_store\_ps(&A[0], r1)

# Transferts entre la mémoire et les registres AVX

#### Flottants:

```
__m256 _mm256_load_ps(float *addr)
void _mm256_store_ps(float *addr, __m256 a)
```

#### Doubles:

```
_m256d _mm256_load_pd(double *addr) void _mm256_store_pd(double *addr, _m256 a)
```

#### Entièrs:

```
__m256i _mm256_load_si256(__m256i const * addr) void _mm256_store_si256(__m256i const * addr, __m256i a)
```



## Transferts depuis la mémoire vers les registres AVX

- alignés ou non alignés:
   \_mm256\_load...ou \_mm256\_loadu...
   \_mm256\_store...ou \_mm256\_storeu...
- par vecteurs: 8 × SP, 4 × DP, ...
   \_mm256\_load\_ps, \_mm256\_load\_pd, ...
   \_mm256\_store\_ps, \_mm256\_store\_pd, ...

# Accès alignés

- L'accès à une variable est **alignée** si l'adresse de cette variable est un multiple de sa taille. Cette contrainte est matérielle.
- Pour les variables AVX, le processeur peut effectuer des transferts efficaces des variables AVX 32 octets (256 bits) si elle est aligné sur 32 octets.
- Pour obtenir l'alignement d'un type: \_\_alignof\_\_(type)

# Accès alignés

#### Cacheline splits

Une ligne de cache a généralement une taille de 32 à 64 octets.

Si la donnée chargée dans un registre SSE provient d'une zone mémoire à "cheval" sur 2 lignes de cache, alors il faut lire les 2 lignes de cache pour pouvoir remplir le registre SSE, ce qui implique une baisse de performance

## Allocation de données alignées

Alignement de données statiques sur 32 octets:

```
int x __attribute__ ((aligned (32)))
float y[8] __attribute__ ((aligned (32)))
```

- Alignement de données dynamiques sur 32 octets:
   type\* x = (type\*) \_mm\_malloc(size\*sizeof(type), 32);
- Les accès non alignés peuvent être beaucoup plus lents (mais pas autant dans les nouvelles générations).

# Opérations arithmétiques

```
_mm256_add_pd(__m256d A, __m256d B) - ( Add-Packed-Double )
       Entrée: [ A0, A1, A2, A3 ], [ B0, B1, B2, B3 ]

    Sortie: [ A0 + B0, A1 + B1, A2 + B2, A3 + B3 ]

  _mm256_add_ps(__m256 A, __m256 B) - ( Add-Packed-Single )

    Entrée: [ A0, ..., A7 ], [ B0, ..., B7 ]

    Sortie: [ A0 + B0, ..., A7 + B7 ]

  _mm256_add_epi64(__m256i A, __m256i B) - ( Add-Packed-Int64 )

    Entrée: [ A0, A1, A2, A3 ], [ B0, B1, B2, B3 ]

    Sortie: [ A0 + B0, A1 + B1, A2 + B2, A3 + B3 ]

  _mm256_add_epi32(__m256i A, __m256i B) - ( Add-Packed-Int32 )
  _mm256_add_epi16(__m256i A, __m256i B) - ( Add-Packed-Int16 )
  _mm256_add_epi8(__m256i A, __m256i B) - ( Add-Packed-Int8 )
Idem pour _mm256_sub_...
```

# Opérations arithmétiques

- \_mm256\_mul\_pd(\_\_m256d A, \_\_m256d B) (Multiply-Packed-Double)
  - Entrée: [ A0, A1, A2, A3 ], [ B0, B1, B2, B3 ]
  - Sortie: [ A0 \* B0, A1 \* B1, A2 \* B2, A3 \* B3 ]
- \_mm256\_mul\_ps(\_\_m256 A, \_\_m256 B) (Multiply-Packed-Single)
  - Entrée: [ A0, ..., A7 ], [ B0, ..., B7 ]
  - Sortie: [ A0 \* B0, ..., A7 \* B7 ]
- \_mm256\_mul\_epi64(\_\_m256i A, \_\_m256i B) (Multiply-Packed-Int64)
  - Entrée: [ A0, A1, A2, A3 ], [ B0, B1, B2, B3 ]
  - Sortie: [ A0 \* B0, A1 \* B1, A2 \* B2, A3 \* B3 ]
- \_mm256\_mul\_epi32(\_\_m256i A, \_\_m256i B) ( Multiply-Packed-Int32 )
- \_mm256\_mul\_epi16(\_\_m256i A, \_\_m256i B) ( Multiply-Packed-Int16 )
- \_mm256\_mul\_epi8(\_\_m256i A, \_\_m256i B) ( Multiply-Packed-Int8 )

Idem pour \_mm256\_div\_...; attention, la division est **très lente!** 



# Opérations arithmétiques

- \_mm256\_fmadd\_pd(\_\_m256 A, \_\_m256 B, \_\_m256 C) -(Fused-Multiply-Add-Packed-Double)
  - Entrée: [ A0, A1, A2, A3 ], [ B0, B1, B2, B3 ], [C0, C1, C2, C3]
  - Sortie: [ A0 \* B0 + C0, A1 \* B1 + C1, A2 \* B2 + C2, A3 \* B3 + C3 ]
- \_mm256\_fmadd\_ps(\_\_m256 A, \_\_m256 B, \_\_m256 C) -(Fused-Multiply-Add-Packed-Single)
  - Entrée: [ A0, ..., A7 ], [ B0, ..., B7 ], [C0, ..., C7 ]
  - Sortie: [ A0 \* B0 + C0, ..., A7 \* B7 + C7 ]

Idem pour \_mm256\_fmsub\_...



# Opérations horizontales

- \_mm256\_hadd\_pd(A, B) ( Horizontal-Add-Packed-Double )
  - Entrée: [A0, A1, A2, A3], [B0, B1, B2, B3]
  - Sortie: [ A0 + A1, B0 + B1, A2 + A3, B2 + B3 ]
- \_mm256\_hadd\_ps(A, B) ( Horizontal-Add-Packed-Single )
  - Entrée: [A0,..., A7], [B0,..., B7]
  - Sortie: [A0 + A1, A2 + A3, B0 + B1, B2 + B3, A4 + A5, A6 + A7, B4 + B5, B6 + B7]
- \_mm256\_hadd\_epi32(\_\_m256i A, \_\_m256i B, \_\_m256i C) (Horizontal-Add-Packed-Int32)
- \_mm256\_hadd\_epi16(\_\_m256i A, \_\_m256i B, \_\_m256i C) (Horizontal-Add-Packed-Int16)
- Idem pour \_mm256\_hsub\_...



# Opérations logiques et de comparaison

- \_mm256\_{and , or , xor, ...}\_{ps, pd, si256}(A, B)
- \_mm256\_cmp\_{ps, pd}(A, B, op)
  - op = \_CMP\_LT\_OS: Comparaison A < B
  - op = \_CMP\_LE\_OS: Comparaison A ≤ B
  - op = \_CMP\_EQ\_OS: Comparaison A == B
  - op = \_CMP\_GT\_OS: Comparaison A > B
  - op = \_CMP\_GE\_OS: Comparaison A ≥ B
- \_mm256\_cmpeq\_epi{64, 32, 16, 8}(\_\_m256i A, \_\_m256i B)
- \_mm256\_cmpgt\_epi{64, 32, 16, 8}(\_\_m256i A, \_\_m256i B)

### Comparaisons

```
Pour C = \text{\_mm256\_cmp...}(A, B), si A[i] op B[i] est correcte, C[i] = 0b11...1. Si c'est faux, C[i] = 0b00...0.
```

UNIVERSIT

# Mélange des données: Permutation

L'instruction permet d'obtenir n'importe quel parmutation des données dans un registre AVX. La permutation est precisé par un entièr immediat dont bits servent des indices.

```
    __m256d B = _mm256_permute4x64_pd(__m256d A, const int imm8)
    B[0] = A[imm8[1:0]]
    B[1] = A[imm8[3:2]]
    B[2] = A[imm8[5:4]]
    B[3] = A[imm8[7:6]]
```

- \_m256i B = \_mm256\_permute4x64\_epi64(\_\_m256i A, const int imm8)
   B[0] = A[imm8[1:0]]; B[1] = A[imm8[3:2]]
   B[2] = A[imm8[5:4]]; B[3] = A[imm8[7:6]]
- \_\_m256 B = \_mm256\_permutevar8x32\_ps(\_\_m256 A, \_\_m256i idx)
   B[i] = A[idx[(32 \* i) + 2 : (32 \* i)]]
- \_\_m256i B = \_mm256\_permutevar8x32\_epi32(\_\_m256i A, \_\_m256i idx)
   B[i] = A[idx[(32 \* i) + 2 : (32 \* i)]]



#### Affectation des constantes

- \_mm256\_set\_ps(float f0, ..., float f7)
- \_mm256\_set\_pd(double d0, double d1, double d2, double d3)
- \_mm256\_set\_epi64x(int64\_t i0, ..., int64\_t i3)
- \_mm256\_set\_epi32(int i0, ..., int i7)
- \_mm256\_set\_epi16(short i0, ..., short i15)
- \_mm256\_set\_epi8(char i0, ..., char i31)
- Il y a aussi la variante \_mm256\_set1\_ps(float f) qui affecte la même valeur à tous les éléments du vecteur (idem pour double, int{64, 32, 16, 8})

### Astuces de bonnes performances

- Organiser correctement les données pour éviter les accès non contigus.
- Rester dans le cache autant que possible.
- Aligner les données (moins importants dans les versions récentes).
- Rester le plus longtemps possible dans les registres (c'est à dire, éviter les lectures/écritures sur la mémoire)

# Organisation des données pour la véctorisation

La structure initiale ne pourrait pas être adaptée à la vectorisation. Dans ce cas là il faudrait y repenser.

- Tableau de structures (Array of structures AoS): xyzwxyzwxyzw
- Structure de tableaux (Structure of Arrays SoA):
   xxxxxxxxxx ... yyyyyyyy ... zzzzzzzzz ... wwwwwwww ...
- Structure hybride: xxxxyyyyzzzzwwwwxxxxyyyyzzzzwwww ...



### Conclusion

- Unités vectorielles permettent le mode d'opération SIMD sur un vecteur de données.
- L'état du jeux d'instructions AVX est assez chaotique (tout comme x86-64)
- Instructions pas compatibles avec tous les types de donnée
- Potentiel de gain substantiel (16-32x avec AVX2)