Atelier T7.A1: Calcul parallèle hybride avec OpenMP, MPI et OpenCL: volet OpenCL

P.F. Lavallée ¹, A. Sartirana ², G. Grasseau ²

¹IDRIS, Orsay email{lavallee}@idris.fr

²Laboratoire Leprince-Ringuet, École polytechnique, Palaiseau email{sartirana, grasseau}@llr.in2p3.fr

JDEV 2013, Palaiseau, 4-6 septembre 2013

Contexte

Contexte:

- tutoriel . . .
- présentation d'une façon d'aggréger la puissance d'un accélérateur sur le code hydro hybride MPI/OpenMP
- les principales étapes de notre réflexion
- le développement pose un certains nombres de problèmes
- principes importants de OpenCL que l'on découvrira au fur et à mesure.

Transmettre notre expérience sur le cas hydro

Plan

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

Motivation

Pourquoi faire de la programmation hybride sur 3 niveaux?

	GFlops	Watts	Dollars
NVidia M2090	666	225	\simeq 2200
$(16 \times 32 = 512)$			
Intel E5-2670	332	230	3100
(2 × 8 coeurs)			
NVidia K20	1170	225	\simeq 3000
$(13 \times 192 = 2496)$			
Intel Ivy Bridge	500	(?)	(?)
(2 × 12 <i>coeurs</i>)	(?)		

TABLE: Comparaison des performances (double précision), coût, énergie consommée entre processeurs et GPGPU de même génération

Agrégation de la puissance de calculs :

- plusieurs noeuds (MPI)
- plusieurs coeurs (OpenMP, Pthreads, ...)
- pourquoi pas les accélérateurs, GPGPU, coprocesseurs, ..., technologies many-core (CUDA, OpenCL, OpenMP 4, OpenACC, ...)

→ GPU intégrés:
Intel IvyBridge (HD 4000),
AMD Fusion (HD 7000)

Motivation *GFLOPS/Euro* et *GFLOPS/Watt* (coût d'exploitation)

Choix paradigme de programmation (1)

Quel paradigme de programmation?

Constat, diversité des accélérateurs :

- NVidia (K20, K10, ..., Titan,),
- Intel (Xeon Phi),
- AMD (Radeon et FirePro séries, PS4, ...),
- ... systèmes embarqués ... ARM (Cortex séries), Kalray, ...

Technologies hybrides ou mixtes:

- NVidia (Logan)
- Intel (Ivy Bridge)
- AMD (Fusion))

Demain, ...

Développements portables, gérant des hardware hétérogènes

Choix paradigme de programmation (2)

Plusieurs paradigmes de programmation possibles :

- CUDA (directives) très répandu, limitant (uniquement sur cartes NVidia), efficace, nombreux outils. Autre paradigme pour utiliser les processeurs ou d'autres hardware
- OpenACC (directives) standard faible, soutenu par NVidia (PGI), pas soutenu par Intel (payant).
- OpenMP 4 (directives) standard mais pas d'implémentation pour l'instant (on en parle ... il faut attendre)
- Intel (directives, API) TBB, Cilk spécifique pour Xeon Phi
- OpenCL (API) standard des systèmes embarques (portables, tablettes,
 ...) spécifications pour gérer des matériels hétérogènes peu d'outils
 (sauf AMD, Intel payant, ...). Utilisé comme intermédiaire par certaines
 implémentations par directives (portabilité, hétérogène)

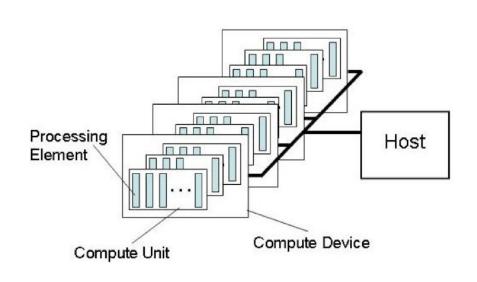
Choix d'OpenCL, bas niveau, mais ... (OpenMP ← Pthreads)

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

Généralités OpenCL

Modèle abstrait - Exécution

OpenCL = Open Computing Language



Modèle abstrait ⇒ implémentation sur tout type de *hardware*

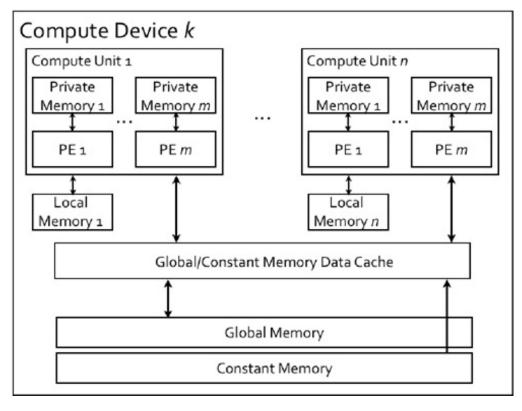
- Machine hôte → plusieurs plateformes hétérogènes
- Une plateforme → plusieurs devices homogènes
- Un Device → plusieurs
 Processing Units (processeurs)
- Un processeur → Processing Elements

Le modèle représente les caractéristiques des processeurs, accélérateurs, ... du HPC : les coeurs, les unités vectorielles

OpenCL- Généralités

Modèle abstrait - Mémoire

Modèle mémoire

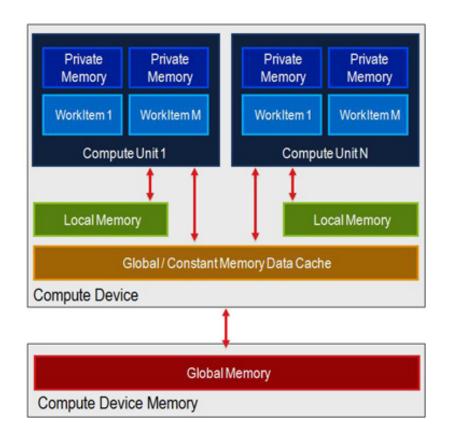


- Global Memory, Constant memory: partagée par tous les PE/PU
- Local Memory : partagée par les
 PE d'un Work-group
- Private memory : propre à chaque PE

Généralités OpenCL

Exemple de modèle

Exemple d'implémentation sur CPU



Implémentation, potentiellement, très efficace sur CPU

Modèle d'exécution :

- Host : serveur de calcul
- Platform : ensemble de processeurs de la machine hôte
- Device : les processeurs du serveur
- Processing Units: un coeur
- Processing Elements: unités de traitement vectorielles (AVX, SSE, ...)

Modèle mémoire :

- Global Memory, Constant memory : mémoire partagées
- Local Memory : registres, cache (volatile)
- Private memory : registres, registres
 AVX, SSE

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

Mémoire

Remarques, évidences sur les modèles de la mémoire :

- MPI: mémoire distribuée, échanges de messages entre plusieurs noeuds
- OpenMP : mémoire partagée (pas de messages)
- OpenCL: extension de la mémoire de l'hôte, plutôt mémoire distribuée (messages), bientôt en mémoire partagée (Ivy Bridge,...)

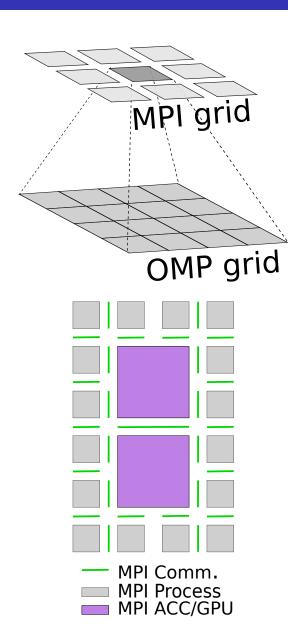
Conséquences:

- minimiser les échanges entre l'hôte et la carte accélératrice
- éviter la programmation type "accélérateur" sur des boucles locales, favorisée avec les directives (OpenMP, ...) exécution d'une boucle coûteuse sur le GPU (communication/synchronisation).

Modèle mémoire : distribuer complètement un domaine sur l'accélérateur Modèle d'exécution : minimiser le nombre de *kernels*

Kernel: source C99 avec des extension OpenCL (attributs+built-in) qui sera compile sur la machine hôte et télé-chargé sur l'accélérateur.

Distribution du travail



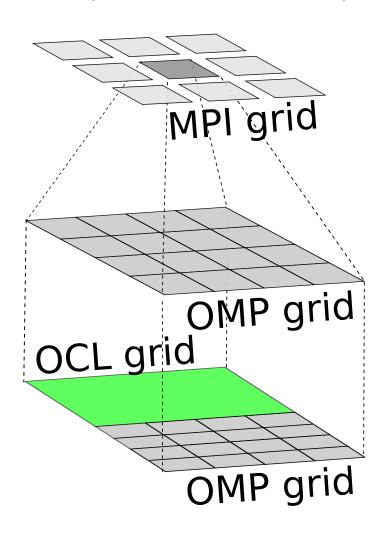
Modèles possibles (placement des API) : MPI \to mémoire partagée "au-dessus", mais en ce qui concerne le choix OpenMP/OpenCL . . .

Possibilités:

- MPI/OpenCL possible mais ...
- MPI/OpenMP/OpenCL induit une approche locale "directives" → pas conseillée (vers. fine grain).
- (MPI/OpenCL + MPI/OpenMP)
 - un domaine MPI → Accélérateur
 - simple mais gestion des topologies des communicateurs (MPI_CART_CREATE) délicate.
- MPI/(OpenCL + OpenMP)
 - un domaine MPI → 2 domaines : coeurs
 CPUs, accélérateur

Distribution du travail

MPI/(OpenCL + OpenMP) \rightarrow 2 domaines : coeurs CPUs, accélérateur



- Pas de traitement par ligne/colonne (pas de blocage) → problème d'équilibrage de charge (ex : x = 100 → 512 streams)
- Simplification : distribution entre les coeurs et l'accélérateur suivant l'axe des *y* :
 - $domaine_{cpu} = \{x; y_{min_cpu}, \dots, y_{max_cpu}\} \rightarrow$ coeurs des CPUs
 - $domaine_{cpu} \rightarrow$ \$OMP_NUM_THREADS
 - $domaine_{gpu} = \{x; y_{min_gpu}, \dots, y_{max_gpu}\} \rightarrow$ accélérateur
 - Tout le sous-domaine est sous-traité par l'accélérateur
 - Pas de difficulté technique à généraliser avec une distribution en x et y

Gestion de la mémoire

Host (thread) Device memory oclInit() HydroConfig GodunovBuffer MemoryMap ! Main loop compute dt() dt local make boundaries() Uold ! Update boundaries Uold ! Debug GodunovBuffer → buffer contenant plusieurs variables

Complications, gestion de la mémoire :

- Pas d'allocation dynamique dans un kernel (malloc → coûteux)
- Allocation dynamique à partir de l'hôte. Idem en CUDA, simplifié par un attribut :

```
__device__ double UoldAcc[N];
```

Autres remarques rendant pénible l'implémentation et favorisant les erreurs :

- morcellement des allocations, leur localisation (hôte, accélérateur)
- arguments dans les fonctions peuvent nombreux (voir riemann)
- statut de la mémoire de l'accélérateur (débogage)
- suivit de la mémoire disponible sur l'accélérateur (mémoire 5 = 10 Go) → Q

Mémoire Host/Accélérateur

Gestion de la mémoire

- 4 principaux *buffers* :
 - Uold, hydroConfig,
 hydroMemMap, godunovBuffer
- nom des buffers xxxxHost, xxxxDevice
- duplication possible (débogage) :

 $\begin{array}{l} \text{hydroMemMapHost} \leftrightarrow \\ \text{hydroMemMapDevice} \end{array}$

Configuration

```
typedef struct hydro_config_s{
   // Time control
   real_t t;
   ...
   // Physics
   ...
   // Numerical scheme
   long niter_riemann;
   ...
} HydroConfig_t;
```

Carte de la mémoire

```
typedef struct HydroMemoryMap_s {
    // MPI domain (without overlap domains)
    long mpi_nx, mpi_ny;
    ...

    // Godunov buffer
    long gstart_q, gstart_dq, gstart_qxm, gstart_qxp;
    long gstart_c, gstart_qleft, gstart_qright;
    long gstart_qgdnv, gstart_flux;
    ...
    long godunov_total_size;

    // I x J x Var arrays, for result
    ...
} HydroMemoryMap_t;
...

// Starting indexes
hMemMapHost.gstart_q = size; size +=IJ_Var_array_size;
hMemMapHost.gstart_c = size; size +=IJ_array_size;
...
hMemMapHost.godunov_total_size = size;
...
```

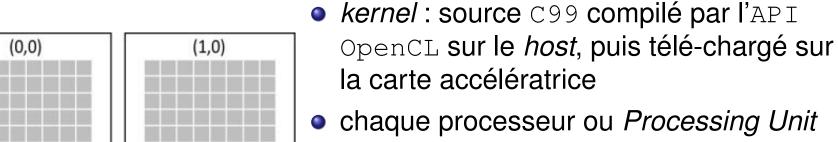
Buffer "Godonov"

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

(1,1)

Les kernels





- (PU) exécute une(des) instruction(s)

 SIMD sur des *Processing Unit* (PE)
- Le Work-group et le Work-item (abstrait) décrivent comment sont répartis, distribués les tableaux (1D, 2D, 3D)
- accès à des built-in pour savoir quel élément d'une vecteur, ... le Work-item traiter

Implémentation d'un *kernel* : penser que l'on ne traite qu'un point du maillage, qu'il faut localiser

(0,1)

Work-group ID = (1,0)

Local work-item ID = (2,5) Global work-item ID=(10,5)

Les kernels

Comment écrire un kernel?

- Idéalement faire un kernel pour tout le calcul (godunov)
- Cependant, il y a le problème des dépendances. Par exemple, le calcul de dq (slope);

```
dq(i) = q(i) - q(i-1)
```

- \rightarrow les q (i) doivent être tous calculés avant
- Il n'y a pas de barrier dans un kernel OpenCL
 - barrier globale contraire au modèle d'exécution
 - barrier au niveau du Work-group
 - barrier "naturelle"; la fin d'exécution du kernel
 - Autres outils de synchronisation : opérations atomiques (atomic_xxx)
- Il y a d'autres dépendances
 - trace, riemann, update_U

Éviter de trop nombreux *kernels* pour minimiser les accès à la mémoire ... Si dépendances, alors on coupe le *kernel* ... il y a d'autres solutions beaucoup plus performantes

Les kernels

Coté Fortran

```
subroutine godunov(idim,dt)
 use hydro commons
 use OCL interface
 if (idim==1)then
   ! Allocate work space for 1D sweeps
    call allocate work space(iminloc-2,imaxloc+2)
    do j=jminloc, jmaxloc
     ! Gather conservative variables
     do i=iminloc-2,imaxloc+2
       u(i,ID) = uold(i,j,ID)
      end do
      ! Convert to primitive variables
      ! inlined call constoprim(u,q,c)
      allocate(e(ijmin:ijmax))
      do i = ijmin, ijmax
        q(i, ID) = max(u(i, ID), smallr)
        q(i,IU) = u(i,IU)/q(i,ID)
        q(i,IV) = u(i,IV)/q(i,ID)
        eken = half*(q(i,IU)**2+q(i,IV)**2)
        q(i, IP) = u(i, IP)/q(i, ID) - eken
      end do
      do i = ijmin, ijmax
        e(i)=q(i,IP)
      end do
      call eos(q,e,c)
      deallocate(e)
      ! end inlined subroutine constoprim
```

Coté kernel

```
void kernel kGodunovPrimVar(
         __global HydroConfig_t *hConfig,
         global real t *uold, int axe, real t dt) {
 real t dx
               = hConfig->dx;
 size_t i = get_global_id(0); // Global coordinates
 size t j = get global id(1); // of the 2D grid point
 hConfig -> dtdx = dtdx;
 real t ui[NVarMax];
 if((i < dimX) && (j < dimY)) {
   if (axe == 1) {
     ui[ID] = uold[WhIJV(i, j, ID)];
   // call constoprim(u,q,c) inlined
   real t qi[NVarMax];
   qi[ID] = fmax(ui[ID], smallr);
   qi[IU] = ui[IU]/qi[ID];
   qi[IV] = ui[IV]/qi[ID];
   real_t eken = half*(Square(qi[IU]) + Square(qi[IV]));
   qi[IP] = ui[IP]/qi[ID] - eken;
   EquationOfStates( qi, ei, ci );
   // call constoprim(u,q,c) inlined
   __global real_t *q = &GodunovBuff[hMemMap->gstart_q];
   g[ WhIJV( i, j, ID) ] = gi[ID];
```

Les kernels

- attributs explicites de placement mémoire des variables: __global, __local, __private (défaut)
- les boucles externes disparaissent
- correspondance Fortran/C99
 Var(i,j,ID) → Varij[ID] (on perd une dimension ou plus)
- les arguments du kernel ne sont pas copiés
- version CUDA meilleur intégration mais proche

Lancement des kernels

exécution d'un kernel

```
void ocl_godunov_( int *iaxe, real_t *dt, int *nstep ) {
  size t globalWorkSize[] = {dimX, dimY, 0};
  int count=0;
  cl kernel k = hKernels[godunovPrimVar];
  clSetKernelArg( k, count++, ..., &hydroConfigDevice);
  clSetKernelArg( k, count++, ..., &hydroMemMapDevice);
  clSetKernelArg( k, count++, ..., &godunovBufferDevice);
  clSetKernelArg( k, count++, ..., &uoldDevice);
  clSetKernelArg( k, count++, ..., iaxe);
  clSetKernelArg( k, count++, ..., dt);
  oclLaunchKernelAndWait (hQueue, k,
                          WorkDim2D, ZeroOffset,
                          globalWorkSize, AutoLocalWorkSize
                        );
  oclLaunchKernelAndWait (hQueue, k,
                          WorkDim2D, ZeroOffset,
                          globalWorkSize, AutoLocalWorkSize
                        );
```

- ocl_godunov_ appelé depuis module_hydro_principal.f90
- globalWorkSize grille,
 domaine à distribuer
- hKernels[godunovPrimVar] sélection du kernel
- clSetKernelArg empilement des paramètres du kernel (doivent correspondre)
- oclLaunchKernelAndWait lancement du kernel

clSetKernelArg(k, count++, sizeof(cl_mem), (void *) &hydroConfigDevice);

Initialisation

Variables importantes

```
// Host buffers
real_t *uoldHost;
...
// Device buffers
cl_mem uoldDevice;
...
// OCL handlers
...
// Kernel IDs
...
// OCL handlers, specific to Hydro code
cl_context hContext;
cl_command_queue hQueue;
cl_kernel *hKernels;
...
// Kernel default worksize
size_t *localWorkSize = NULL;
```

- Correspondance des variables entre les 2 espaces mémoires Host et Device
- Une fois l'initialisation OpenCL faite, plus qu'à soumettre des kernels, des ordres de copie à la queue hQueue
- tableaux de kernels hKernels[godunovPrimVar]
- localWorkSize, on laisse le device choisir la meilleur taille

Initialisation

Appel depuis Fortran

```
void ocl_init_hydro_( int *mpi_rank, ...)
 // Init OpenCL
 oclInit(*mpi_rank);
 // Select the OCL queues
 hContext = contexts[0].context;
 hQueue = contexts[0].queues[0];
 hKernels = contexts[0].kernels;
 // Configure the memory map (distribution parameters,
 hydroMemMap.mpi_nx
                      = *mpi_nx;
  // Config
  hydroConfig.nstepmax = *nstepmax;
 // Alloc Hydro configuration on the device
  hydroConfigDevice = oclAlloc( hContext, sizeof(
        HydroConfig t));
         // idem buffer MemMap, Uold, Results
 // Build memory map for Godunov arrays and allocate
        the buffers
  allocateGodunovWorkSpace();
  // Copy to device
  oclCopyHostToDevice(hQueue, &hydroConfig,
        hydroConfigDevice, sizeof(HydroConfig t));
        // hydroMemMap ->hydroMemMapDevice
  ocl_init_uold();
```

- fonctions $clxxxx \rightarrow standard$ OpenCL
- fonctions oclxxxx → API utilitaire (LLR/GridCL)
- initialisation de OpenCL
- sélection de la queue parmi celles disponibles (à l'exécution de hydro les devices trouvés sont décrits dans le fichier config.acc)
- créations des buffers dans le(s) device(s), puis copies Host → Device
- initialisation de Uold dans le device (kernel)

Initialisation

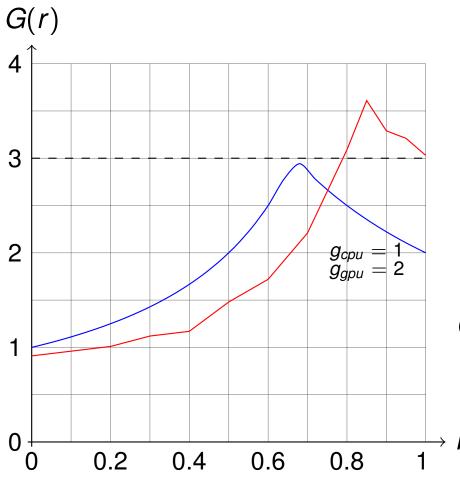
OpenCL initialisation

```
void oclInit( int mpi_rank) {
 // Scan the available platforms
 platformSet = oclDiscoverPlatforms( CL_DEVICE_TYPE_GPU,
       configFile );
 // Select the platform
 selectedPlatforms[0] = 0;
 // Make the plaform contexts (one queue per device)
contexts = oclMakeContextsAndQueues( platformSet, ...)
// Build kernels and kernel libraries
oclMakeProgramsAndBuildKernels (contexts, ...)
void allocateGodunovWorkSpace() {
// Starting indexes
hydroMemMap.qstart q = size; size += hydroMemMap.
       I J Var array size;
hydroMemMap.godunov total size = size;
godunovBufferDevice = oclCAlloc( hContext, hQueue, ...)
// Fortran calls - kernels execution
// acc -> host
void get_device_uold_boundaries_v2_( int *axe_, real_t *
      f90Uold) {
```

- balayage des plateformes disponibles (config.acc)
- autres filtres :
 CL_DEVICE_TYPE_CPU, ..._ALL
- sélection d'une ou plusieurs plateformes
- création des contexts et des queues
- création, compilation des kernels
- allocations dans le device du buffer "Godunov" via la "carte mémoire", puis copie
- mise à jour des frontières de Uold : get_device_uold_boundaries_v2_

- Introduction
 - Motivation
 - Paradigme de programmation
- 2 OpenCL- généralités
- Organisation Hydro hybride
 - Modèle mémoire, modèle d'exécution
 - Gestion de la mémoire avec l'accélérateur
- 4 Implémentation hybride MPI/OpenMP/OpenCL
 - Modèle d'exécution (kernels)
 - Initialisation d'OpenCL
- Conclusion
 - Performances

Performances



- configuration 5000×5000
- CC-IN2P3:Intel E5-2670 + NVidia M2090
- fraction GPGPU dans
 module_omp_commun.f90:
 thread_domain_ratio = 0.5
- temps minimun sur 2 exécution pour un ratio.

Gain:

$$G = \frac{1}{max\{(1-r)/g_{cpu}, r/g_{gpu}\}}$$

gcpu,gpu

performances des CPU et GPGPU fraction du domaine GPGPU

Conclusion

Perspectives

Bilan:

- aperçu rapide de la version hybride OpenCL
- mais, on a vu tous les points majeurs
- de même, les principes d'OpenCL

Optimisations restantes:

- Réduction pour calculer dt
- Faire un seul kernel de calcul

Parties manquantes:

- déploiement sur Xeon Phi sans modification
- démonstration que OpenCL
 optimise sur CPU les codes CPU