

# OS202 Rapport de Projet

## 1. Séparation Interface-graphique et Calcul

Pour séparer l'affichage de calculs, j'ai utilisé 2 processus, P[0] pour l'affichage et P[1] pour les calculs.

```
#define P_AFFICHAGE 0
#define P_CALCUL 1
```

P[0] s'occupe de l'affichage et la gestion des événements. C'est-à-dire que, en plus des anciennes actions, à chaque itération de boucle de myScreen, P[0] doit:

- s'il y a un événement de Closed, envoyer un signal à P[1], et fermer myScreen.
- s'il y a un événement de KeyBoard::Up ou KeyBoard::down, envoyer un signal à P[1], et modifier chez lui dt.
- envoyer un signal contenant la valeur de isMobile à P[1].
- recevoir les données de cloud (et vortex) depuis P[1] lorsque isMobile=0 (=1), et renouveler les données chez lui.

Différentes valeurs ont été définies pour des signaux différents (Closed, Up, Down, isMobile). Et les fonctions MPI\_Send(), MPI\_Recv() sont utilisés pour envoyer/recevoir les signaux et les données.

Le processus de calcul P[1] doit:

- attendre les signaux envoyés par P[0] et faire des opérations selon la valeur du signal. (Closed: sortir du boucle; Up:  $dt*=2$ ; Down:  $dt/=2$ ; isMobile=0/1: utiliser différentes fonction pour les calculs).
- À chaque itération, si P[1] a fait des calculs, P[1] envoie les données vers P[0].

## 2. Parallélisation en mémoire partagé

Pour les vortex immobiles, il faut juste modifier dans runge\_kunta.cpp les fonctions de calculs solve\_RK4\_fixed\_vortices et solve\_RK4\_movable\_vortices pour des vortex fixes ou mobiles respectivement.

Dans solve\_RK4\_fixed\_vortices, la boucle de calcul des points de cloud:

```
#pragma omp parallel for
for ( std::size_t iPoint=0; iPoint<t_points.numberOfPoints(); ++iPoint)
{
    point p = t_points[iPoint];
    vector v1 = t_velocity.computeVelocityFor(p);
    point p1 = p + 0.5*dt*v1;
    p1 = t_velocity.updatePosition(p1);
    vector v2 = t_velocity.computeVelocityFor(p1);
    point p2 = p + 0.5*dt*v2;
    p2 = t_velocity.updatePosition(p2);
    vector v3 = t_velocity.computeVelocityFor(p2);
    point p3 = p + dt*v3;
    p3 = t_velocity.updatePosition(p3);
    vector v4 = t_velocity.computeVelocityFor(p3);
    newCloud[iPoint] = t_velocity.updatePosition(p + onesixth*dt*(v1+2.*v2+2.*v3+v4));
}
return newCloud;
```

Dans solve\_RK4\_movable\_vortices, la boucle de calcul des points de cloud et celle de des

vitesse des points sont parallélisés. (Le nombre de vortex est petit donc la parallélisation de leur calculs n'est pas très intéressante.)

```
// On ne bouge que les points :
#pragma omp parallel for
for ( std::size_t iPoint=0; iPoint<t_points.numberOfPoints(); ++iPoint)
{
    point p = t_points[iPoint];
    vector v1 = t_velocity.computeVelocityFor(p);
    point p1 = p + 0.5*dt*v1;
    p1 = t_velocity.updatePosition(p1);
    vector v2 = t_velocity.computeVelocityFor(p1);
    point p2 = p + 0.5*dt*v2;
    p2 = t_velocity.updatePosition(p2);
    vector v3 = t_velocity.computeVelocityFor(p2);
    point p3 = p + dt*v3;
    p3 = t_velocity.updatePosition(p3);
    vector v4 = t_velocity.computeVelocityFor(p3);
    newCloud[iPoint] = t_velocity.updatePosition(p + onesixth*dt*(v1+2.*v2+2.*v3+v4));
}

std::vector<point> newVortexCenter;
newVortexCenter.reserve(t_vortices.numberOfVortices());
#pragma omp parallel for
for (std::size_t iVortex=0; iVortex<t_vortices.numberOfVortices(); ++iVortex)
{
    point p = t_vortices.getCenter(iVortex);
    vector v1 = t_vortices.computeSpeed(p);
    point p1 = p + 0.5*dt*v1;
```

Pour mesurer la performance, on utilise le FPS. On mesure le moyen de FPS pour 100 cycle de calcul (qui commence dès qu'on presse sur 'P').

En faisant varier la valeur de OMP\_NUM\_THREADS de 1 à 4, on observe les résultats suivants:

| n\fps | simSimu | tripV   | manyV   | Corn    | One     |
|-------|---------|---------|---------|---------|---------|
| ref   | 9.68303 | 9.09388 | 6.98237 | 23.0205 | 4.70848 |
| 1     | 10.0992 | 10.5248 | 6.60373 | 21.7617 | 5.08283 |
| 2     | 12.1348 | 10.0432 | 7.52642 | 17.3694 | 5.54322 |
| 3     | 12.7627 | 12.1247 | 8.07613 | 20.592  | 5.76173 |
| 4     | 11.3234 | 11.5826 | 8.1218  | 23.1587 | 6.1377  |

On trouve qu'avec openmp, il y a une petite amélioration.

### 3. Parallélisation en mémoire distribuée et partagée les calculs

Pour pouvoir paralléliser, on construit une nouvelle fonction `sub_solve_RK4_vortices_new_cloud()` qui fait uniquement le calcul des particules. De plus, il prend en entrée son rang, le nombre de particules chez lui et fait la partie de calcul attribuée à lui. Pour le cas de vortex immobile, cette fonction suffit. Alors pour chaque processus de calcul il faut:

```
subCloud = sub_solve_RK4_vortices_new_cloud(dt, grid, cloud, rank, subnbOfPts0, recvcntsCloud[rank]);
MPI_Allgather(subCloud.data(), recvcntsCloud[rank], MPI_DOUBLE, newCloudData.data(), recvcntsCloud,
displsCloud, MPI_DOUBLE, global);
```

On utilise `Allgather()` pour récupérer les données de cloud à chaque itération après la fin

de son calcul. Après l'appel à Allgatherv(), tous les processus incluant celui d'affichage obtient les données de cloud. P[0] peut commencer son affichage.

Allgatherv() permet de prendre en considération que la répartition des données entre les processus de calcul peut être inéquitable et que le processus d'affichage n'envoie aucune donnée.

Pour le cas de vortex mobile, j'ai créé une autre fonction `solve_RK4_movable_vortices_update_vortices()` qui fait tout le reste sauf la partie de mise à jour de vitesse des particules. La mise à jour de vitesse des particules est complétée en appelant directement la fonction `updateVelocityField(t_vortices)`; Pour chaque processus il faut:

```
subCloud = sub_solve_RK4_vortices_new_cloud(dt, grid, cloud, rank, subnbOfPts0, recvcuntsCloud[rank]);
MPI_Allgatherv(subCloud.data(), recvcuntsCloud[rank], MPI_DOUBLE, newCloudData.data(), recvcuntsCloud,
displsCloud, MPI_DOUBLE, global);
solve_RK4_movable_vortices_update_vortices(dt, grid, vortices, cloud);
grid.updateVelocityField(vortices);
```

Après l'appel à Allgatherv(), tous les processus incluant celui d'affichage obtient les données de cloud. Les processus de calcul l'utilisent pour des calculs de vortex et de vitesse.

Tous les processus de calcul le font en même temps, et après le processus de rang=1 (P[1]) se charge d'envoyer les données de vortex (vortex) et de grid (vitesse) à P[0].

| n\fps | simSimu | tripV   | manyV   | Corn    | One     |
|-------|---------|---------|---------|---------|---------|
| 1     | 8.13276 | 8.27294 | 4.3674  | 18.7728 | 3.71479 |
| 2     | 14.9498 | 8.78587 | 7.79518 | 34.0823 | 3.33834 |
| 3     | 16.0047 | 11.7766 | 8.56603 | 50.5372 | 3.02141 |

Ici, n représente le nombre de processus de calcul, ça veut dire qu'il y a (n+1) processus ensemble. Nous pouvons voir que dans tous les cas il y a une augmentation de FPS. Pour les problèmes où il y a moins de données (cornertest, n=4000), l'augmentation de performance est plus importante. Au contraire, pour onevortexsimulation (n=40000), l'augmentation est négligeable. C'est parce que je travaille sur un seul ordinateur.

#### 4. Réflexions sur l'approche mixte Eulérienne–Lagrangienne

Pour l'approche eulérienne conjointe à l'approche lagrangienne, la grille de calcul est divisée en plusieurs sous-domaines (eulérien). Nous pouvons maintenir dans tous les processus un tableau de status des particules qui montre à quelle sous-domaine appartient-ils. À chaque itération, on collecte tous les particules qui partent dans un autre domaine, nous pouvons utiliser MPI\_Bcast() pour mettre à jour la nouvelle status de ces particules dans tous les sous-domaines.

Or, la méthode de l'approche lagrangienne nous exige de partitionner les particules et des vortex sur des nœuds différents, selon quelle sous-domaine il appartient. Donc il faut aussi une méthode de trouver à partir d'une particule donnée à quel sous-domaine il appartient.

De plus, si les particules et les vortex peuvent interagir entre eux, la partition en

sous-domain peut introduire des problèmes de calcul. Cette problème peut être solvé en utilisant

- Dans le cas d'un maillage de très grande dimension:

Ça deviendra plus facile de calculer en sous-domaine. Nous pouvons utiliser la méthode de eulégien.

- Dans le cas d'un très grand nombre de particules:

La mise à jour des status des particules sera gênante. Nous pouvons utiliser la méthode purement lagrangien.

- Et dans le cas d'un maillage de très grande taille ET un très grand nombre de particules ?

Nous pouvons conjoindre les deux.