Dokumentace PRL projektu 2

Lukáš Plevač < xpleva07@vutbr.cz >

1 Algoritmus

```
Algorithm 1 MPI Parallel 4 k-means clustering
numbers \leftarrow read \ file \ on \ rank \ 0
centeroids1 \leftarrow first \ 4 \ numbers \ from \ numbers \ on \ rank \ 0
MPI_SCATTER numbers to number
                                                    ▷ one number per one process
MPI\_BCAST\ centeroids1
                                                                  \triangleright 4 float numbers
centeroids2 \leftarrow centeroids1
    LClustersSums \leftarrow \{0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0\}
                                                         \triangleright 4 for sums 4 for counts
    LClusterI \leftarrow index \ of \ nearest \ centeroid \ in \ centeroids1
    LClustersSums \ on \ LClusterI \leftarrow number
    LClustersSums on LClusterI + 4 \leftarrow 1
    MPI_ALLREDUCE MPI_SUM LClustersSums to centeroids2
    centeroids2 \ range(0..3) \leftarrow mean \ of \ clusters \ in \ centeroids2
    Exchange centeroids2 with centeroids1
while centeroids2 \neq centeroids1
Print results on rank 0
```

1.1 Časová složitost

V této části bude algoritmus rozebírá z pohledu časové složitosti. Protože kmeans clustering je algoritmem, který počítá středy shluků iterativně a počet iterací souvisí přímo se vstupem, respektive závisí na pořadí vstupních dat a nedá se jednoduše určit kolik iterací bude nutné pro dokončení výpočtu, bude uvedena složitost jedné iterace algoritmu.

- O(N) Načtení N čísel ze vstupního souboru
- O(1) Zvolení počátečních středů clusterů
- ullet $O(\log(N))$ MPLSCATTER N čísel na N procesorů
- \bullet O(log(N)) MPI_BCAST 4 čísela na N procesorů
- O(1) výpočet přítomnosti v clusteru, nalezení nejbližšího středu

- O(2 log(N)) MPI_ALLREDUCE pro sumu všech středů přes N procesů
- O(1) zprůměrování shluků

Pokud nebudeme počítat náročnost načtení vstupu ze souboru je asymptotická časová složitost jedná iterace algoritmu O(log(N)) celková složitost všech iterací algoritmu je poté O(k * log(N)), kde k závisí na vstupu, tedy jak rychle bude konvergovat k správnému řešení.

1.2 Prostorová složitost

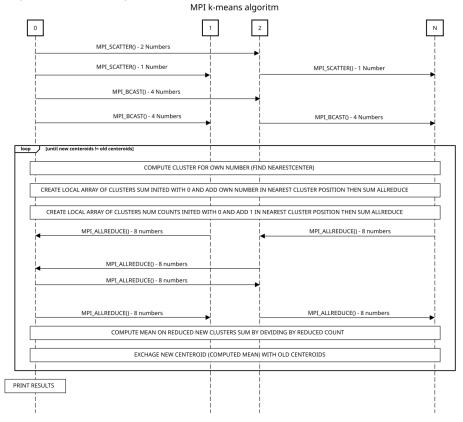
Algoritmus na každém procesu alokuje místo pro jedeno číslo, dále 3x místo pro 4 středy shluků - 2 verze pro uložení pozic středů (Stará a nová) a jeden pro lokální součet pro potřeby redukce. Všechny tyto pole je nutné ještě rozšířit 2x kvůli uchování počtu prvků v shluku. Výsledná prostorová složitost je tedy 2*4*3+1 na každém procesy, celkem nad všemi procesy tedy 25*N, kde N je počet čísel v vstupu. Bitově se jedná o jedno 1B číslo a o 2*4*3=24 float čísel (na standardní architektuře 4B) celkem tedy 24*4+1B=97B na jednom procesu na všech procesech tedy N*97B.

1.3 Cena

Cena paralelního algoritmu se vypočte jako součinem součinem paralelního času a počtu procesorů. V našem případě můžeme spočítat jako součin časové složitosti a počtu procesorů, který je $O(P^*k^*log(N))$, kde P je počet procesorů k je rychlost konvergence algoritmu (pro jednoduchost 1) a N je počet čísel. V našem specifickém případě je N = P, tedy máme tolik procesorů jako čísel.

2 Sekvenční diagram komunikace mezi procesy

Dikagram níže ukazuje komunikaci N procesů při výpoctu stredu shluků algoritme k-means. mezi procesem 2 a N se nachezi N - 2 procesů které jsou pro potřeby vizualizace skrity.



3 Závěr

Algoritmus má sice menší teoretickou časovou složitost než jeho sekvenčí verze O(N*N), ale při reálném nasazení budeme pozorovat praví opak, protože teoretická časová složitost do sebe nemá započítán čas nutný pro komunikaci mezi procesory, proto je tento algoritmus v reálném nasazení nepoužitelný. Nicméně pokud bychom N čísel nerozdělovali mezi N procesorů, ale M procesorů kde M < N byly bychom pro vhodném M schopni pozorovat navýšení výkonu oproti sekvenčí verzi, protože narozdíl od N verze, M verze bude pro vhodný počet prvků na jednom procesoru dostatečně vytěžovat procesory, narozdíl od N verze kde se bude většinu času čekat na dokončení komunikace.