

K-means Progetto di Parallel Computing

a cura di Jacopo Manetti



Il Progetto

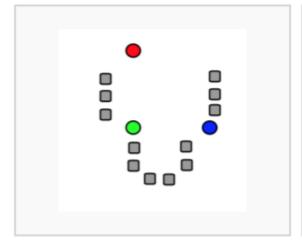
Lo scopo di questo progetto è stato quello di confrontare le prestazioni dell'algoritmo k-means in versione parallela con quella sequenziale, utilizzando il linguaggio di programmazione C++ e la libreria OpenMP, al fine di valutare l'efficienza dell'implementazione parallela sull'hardware specifico, ovvero un computer dotato di un processore Intel i7 11800h a 8 core (16 logici). I risultati hanno dimostrato che l'utilizzo della versione parallela ha permesso di ottenere uno speed-up medio di circa 6,5 rispetto alla versione sequenziale, dimostrando l'efficacia delle tecniche di programmazione parallela nell'ottimizzare i tempi di esecuzione di un algoritmo. Il progetto ha anche fornito una panoramica delle tecniche di programmazione parallela e dei loro vantaggi nell'ambito del data clustering.

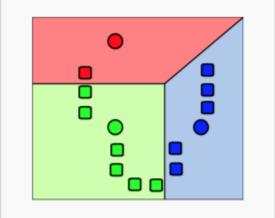


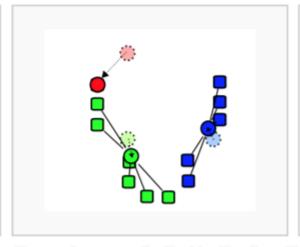
L'algoritmo k-means

L'algoritmo k-means è un algoritmo di clustering utilizzato per dividere un insieme di punti in gruppi (cluster) basati sulle loro similarità. Il funzionamento dell'algoritmo consiste nel:

Demonstration of the standard algorithm







1.Scegliere il numero di cluster k che si vuole creare e selezionare casualmente k punti nell'insieme di punti da clusterizzare come centroidi iniziali.

2.Assegnare ciascun punto al centroide più vicino.

3.Calcolare la media di ogni gruppo (cluster) e utilizzarla per spostare il centroide del cluster corrispondente.

4.Ripetere i passi 2 e 3 finché i centroidi smettono di spostarsi.



Il codice sequenziale - point

```
Point(double x_coord, double y_coord){
    this->x_coord = x_coord;
    this->y_coord = y_coord;
Point(){
double get_x_coord(){
double get_y_coord(){
int get_id_cluster(){
void set_id_cluster(int id_cluster){
    this->id_cluster = id_cluster;
```

La classe "**Point**" rappresenta un punto nello spazio bidimensionale, descritto da due coordinate (x e y) e da un identificatore del cluster a cui appartiene.



Il codice sequenziale - point

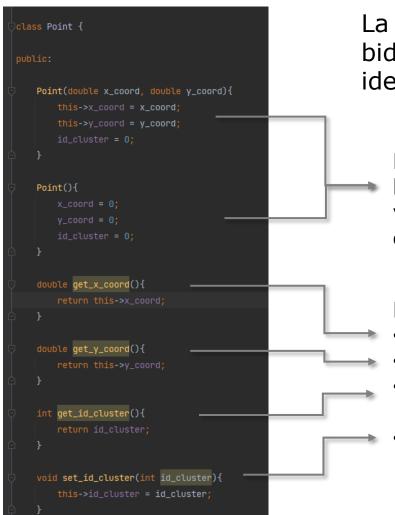
```
class Point {
   Point(double x_coord, double y_coord){
        this->x_coord = x_coord;
       this->y_coord = y_coord;
   Point(){
   double get_x_coord(){
   double get_y_coord(){
   int get_id_cluster(){
   void set_id_cluster(int id_cluster){
        this->id_cluster = id_cluster;
```

La classe "**Point**" rappresenta un punto nello spazio bidimensionale, descritto da due coordinate (x e y) e da un identificatore del cluster a cui appartiene.

La classe ha due costruttori: uno che richiede l'inizializzazione delle coordinate (x_coord e y_coord) e imposta l'id_cluster a 0, e l'altro che imposta tutte le variabili a 0.



Il codice sequenziale - point



La classe "**Point**" rappresenta un punto nello spazio bidimensionale, descritto da due coordinate (x e y) e da un identificatore del cluster a cui appartiene.

La classe ha due costruttori: uno che richiede l'inizializzazione delle coordinate (x_coord e y_coord) e imposta l'id_cluster a 0, e l'altro che imposta tutte le variabili a 0.

La classe fornisce quattro metodi pubblici:

- "get_x_coord" restituisce le coordinate x del punto.
- "get_y_coord" restituisce le coordinate y del punto.
- "get_id_cluster" restituisce l'identificatore del cluster a cui il punto appartiene.
- "set_id_cluster" imposta l'identificatore del cluster a cui il punto appartiene.



```
class Cluster {
  Cluster(double x_coord, double y_coord) {
       this->x_coord = x_coord;
       this->y_coord = y_coord;
   Cluster() {
   void add_point(Point point) {
       points_x_coord += point.get_x_coord();
       points_y_coord += point.get_y_coord();
   void free_point() {
```

La classe "**Cluster**" rappresenta un cluster con un centroide, cioè un punto con coordinate x e y che rappresenta il centro del cluster.



```
class Cluster {
  Cluster(double x_coord, double y_coord) {
       this->x_coord = x_coord;
       this->y_coord = y_coord;
  Cluster() {
   void add_point(Point point) {
       points_x_coord += point.get_x_coord();
       points_y_coord += point.get_y_coord();
   void free_point() {
```

La classe "**Cluster**" rappresenta un cluster con un centroide, cioè un punto con coordinate x e y che rappresenta il centro del cluster.

La classe include due costruttori: uno che prende come argomenti le coordinate x e y del centroide e imposta il numero di punti nel cluster a 0, l'altro che imposta le coordinate x e y del centroide a 0 e il numero di punti nel cluster a 0.



```
class Cluster {
  Cluster(double x_coord, double y_coord) {
       this->x_coord = x_coord;
       this->y_coord = y_coord;
  Cluster() {
   void add_point(Point point)
       points_x_coord += point.get_x_coord();
       points_y_coord += point.get_y_coord();
   void free_point() {
```

La classe "**Cluster**" rappresenta un cluster con un centroide, cioè un punto con coordinate x e y che rappresenta il centro del cluster.

La classe include due costruttori: uno che prende come argomenti le coordinate x e y del centroide e imposta il numero di punti nel cluster a 0, l'altro che imposta le coordinate x e y del centroide a 0 e il numero di punti nel cluster a 0.

add point(Point point): aggiunge il punto specificato al cluster e aggiorna le coordinate del centroide del cluster.



```
class Cluster {
  Cluster(double x_coord, double y_coord) {
       this->x_coord = x_coord;
       this->y_coord = y_coord;
  Cluster() {
   void add_point(Point point)
       points_x_coord += point.get_x_coord();
       points_y_coord += point.get_y_coord();
   void free_point() {
```

La classe "**Cluster**" rappresenta un cluster con un centroide, cioè un punto con coordinate x e y che rappresenta il centro del cluster.

La classe include due costruttori: uno che prende come argomenti le coordinate x e y del centroide e imposta il numero di punti nel cluster a 0, l'altro che imposta le coordinate x e y del centroide a 0 e il numero di punti nel cluster a 0.

add point(Point point): aggiunge il punto specificato al cluster e aggiorna le coordinate del centroide del cluster.

free point(): rimuove tutti i punti dal cluster.



```
double get_x_coord() {
    return this->x_coord;
double get_y_coord() {
bool update_coords() {
    if (this->x_coord == points_x_coord / this->size && this->y_coord == points_y_coord / this->size) {
```

get x coord(): restituisce la coordinata x del centroide del cluster.

get y coord(): restituisce la coordinata y del centroide del cluster.

update coords(): Il metodo controlla se il centroide è cambiato rispetto alla sua precedente posizione.

Se il centroide è rimasto nella stessa posizione, il metodo restituisce false.

Altrimenti, il metodo calcola la media delle coordinate di tutti i punti nel cluster e aggiorna le coordinate del centroide con le coordinate medie calcolate. Infine, il metodo restituisce true per indicare che il centroide è stato aggiornato.



Il codice sequenziale - main

Nel main i 2 metodi principali sono:

```
oid calculateDistance (vector<Point> &points, vector<Cluster> &clusters){
  double min_distance;
  int index;
  for (int i = 0; i < points.size(); ++i) {</pre>
      min_distance = euclideanDistance( point: points[i], cluster: clusters[0]);
      index = 0:
      for (int j = 0; j < clusters.size(); ++j) {</pre>
          double distance = euclideanDistance( point: points[i], cluster clusters[j]);
                   if (distance < min_distance) {</pre>
                       min_distance=distance;
                       index = j;
      points[i].set_id_cluster(index);
      clusters[index].add_point( points points[i]);
```

calculateDistance(): viene utilizzata per calcolare la distanza di ogni punto dai centroidi dei cluster e assegnare il punto al cluster con centroide più vicino.

Per ogni punto, viene calcolata la distanza dal centroide del primo cluster e viene memorizzato l'indice del cluster con il centroide più vicino. Quindi, il ciclo interno itera su ogni cluster e calcola la distanza del punto dal centroide di ogni cluster. Se la distanza è minore della distanza minima precedentemente calcolata, viene aggiornata la distanza minima e l'indice del cluster con il centroide più vicino. Una volta che la distanza minima e l'indice del cluster con il centroide più vicino sono stati calcolati per ogni punto, il punto viene assegnato al

cluster con il centroide più vicino utilizzando il

metodo set id cluster() della classe Point.



Il codice sequenziale - main

Nel main i 2 metodi principali sono:

```
|bool updateClusters(vector<Cluster> &clusters){
    bool conv = false;
    for(int i = 0; i < clusters.size(); i++){
        conv = clusters[i].update_coords();
        clusters[i].free_point();
    return conv;
```

updateClusters(): Questo metodo prende in input un vettore Cluster. Il metodo esegue un ciclo su tutti i Cluster, e per ognuno di essi invoca il metodo update_coords(). Questo metodo calcola le nuove coordinate del centroide del cluster e restituisce un valore booleano che indica se le coordinate sono state adattate o meno. Il valore booleano restituito da update_coords()viene assegnato alla variabile conv.

Dopo aver chiamato update_coords(), il metodo free_point()viene invocato per liberare la lista dei punti del cluster.

Infine, il metodo ritorna il valore booleano conv, che indica se almeno un cluster ha avuto le coordinate del centroide adattate.

Se conv è false, significa che i centroidi non sono stati aggiornati e quindi l'algoritmo ha raggiunto la convergenza.



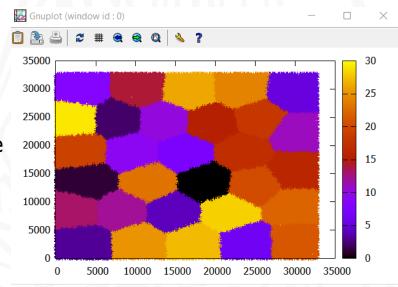
Il codice sequenziale - main

```
nt main() {
  cin>>num_point;
  printf( format "Number of points: %d\n", num_point);
  printf( format "Number of cluster: %d\n", num_cluster)
  double time1 = omp_get_wtime(); //start cronometer
  vector<Point> points = initializePoint(num_point);
  vector<Cluster> clusters = initializeCluster(num_cluster);
  double time2 = omp_get_wtime();
  double time3 = omp_get_wtime();
  drawPlot(points)
```

La funzione principale è main(), che chiede all'utente di inserire il numero di punti da generare e il numero di cluster desiderati, quindi genera i punti e i cluster casualmente utilizzando le funzioni initializePoint() e initializeCluster().

Finchè conv è a true vengono calcolate le distanze dei punti dai centroidi e questi vengono aggiornati.

Dopo che è stata raggiunta la convergenza viene plottato il risultato utilizzando la libreria gnuplot.





La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP



La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP

```
calculateDistance (vector<Point> &points, vector<Cluster> &clusters){
           default(shared): specifica che le variabili
           che non vengono dichiarate come private o
           firstprivate saranno condivise tra i thread.
           In questo caso, tutti i thread avranno
           accesso alle variabili dichiarate come
           shared.
```



La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP

```
private(min_distance, index): specifica
che le variabili saranno dichiarate come
variabili private e ogni thread avrà la
propria copia di tali variabili.
```



La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP

```
firstprivate(points_size, clusters_size):
       specifica ogni thread avrà la propria copia di
       tali variabili. Tuttavia, a differenza delle
       variabili private, queste variabili vengono
       inizializzate all'inizio dell'esecuzione parallela e
       mantengono il loro valore iniziale per tutto il
       tempo di esecuzione parallela.
points[i].set_id_cluster(index,
```



La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP

```
num_threads(16): specifica il numero di
thread che verranno utilizzati per eseguire
la sezione parallela.
```



La parte parallela del codice è gestita tramite l'utilizzo della libreria OpenMP

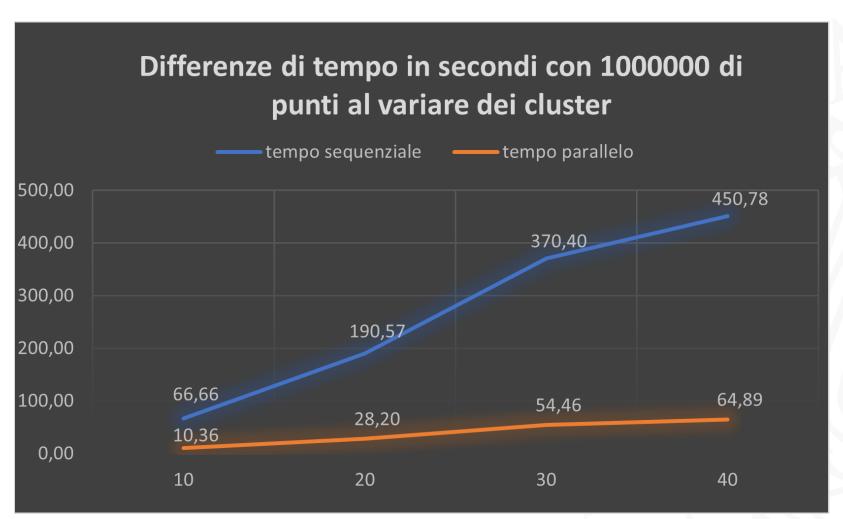
```
void add_point(Point point) {
#pragma omp atomic
        points_x_coord += point.get_x_coord();
#pragma omp atomic
       points_y_coord += point.get_y_coord();
#pragma omp atomic
        size++;
```

Nella funzione **calculateDistance()** si trova l'intera regione parallela viene utilizzata la direttiva "parallel for" per indicare che il ciclo "for" che segue deve essere eseguito in parallelo dai diversi thread.

Nel metodo **add_point**, le tre variabili points_x_coord, points_y_coord, e size sono condivise tra i thread e vengono aggiornate attraverso le direttive atomic per garantire che l'aggiornamento avvenga in modo consistente e senza interferenze.



Analisi delle prestazioni



Si vede subito come l'esecuzione parallela sia efficace.

Variando il numero di cluster (10,20,30,40) si ottiene uno speed up di circa 6,5.



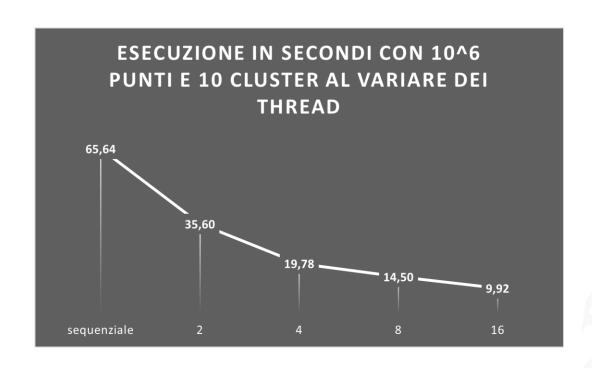
Analisi delle prestazioni

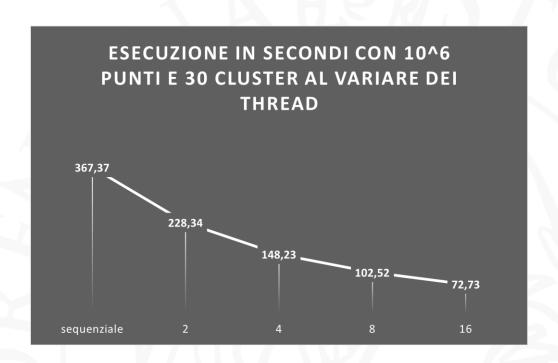


Anche mantenendo fisso il numero dei cluster e variando il numero di punti lo speed up ottenuto è di circa 6.



Analisi delle prestazioni



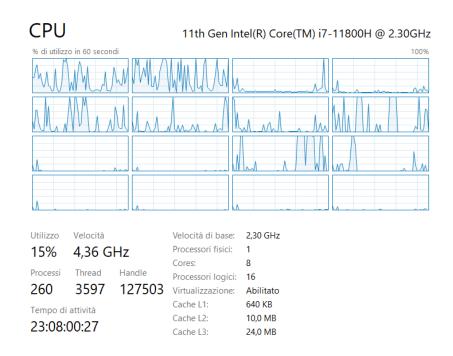


Esecuzioni ottenute modificando il numero di thread durante la parallelizzazione, come ci si aspetta all'aumentare del numero di thread disponibili l'esecuzione è più veloce.

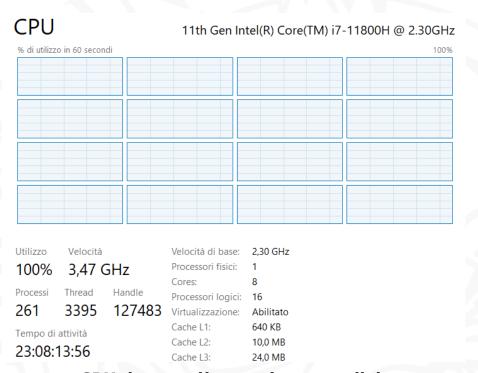


Conclusione

In conclusione l'implementazione parallela presenta un netto vantaggio in termini di tempo di esecuzione rispetto alla versione sequenziale, con una media di aumento della velocità di circa 6,5 volte.



CPU durante l'esecuzione sequenziale



CPU durante l'esecuzione parallela



Fine

