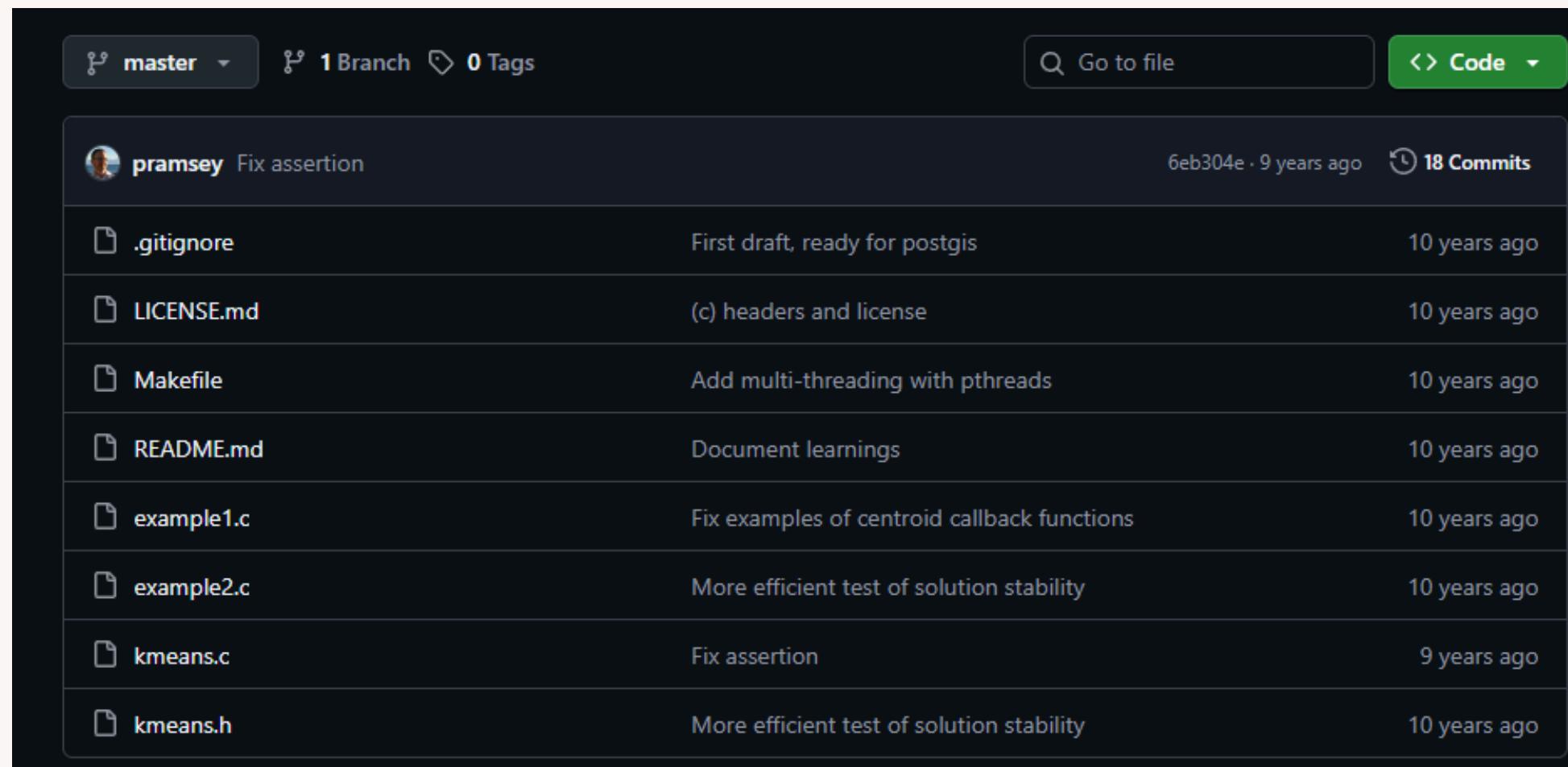

Implementação Paralela de uma Técnica de Inteligência Artificial

Diego Marchioni, Gabriel Rajão, Luiza Dias,
Sophia Carrazza

GITHUB DO PROJETO

<https://github.com/gabrielrajao/kmeansParalelizado>

Código Escolhido

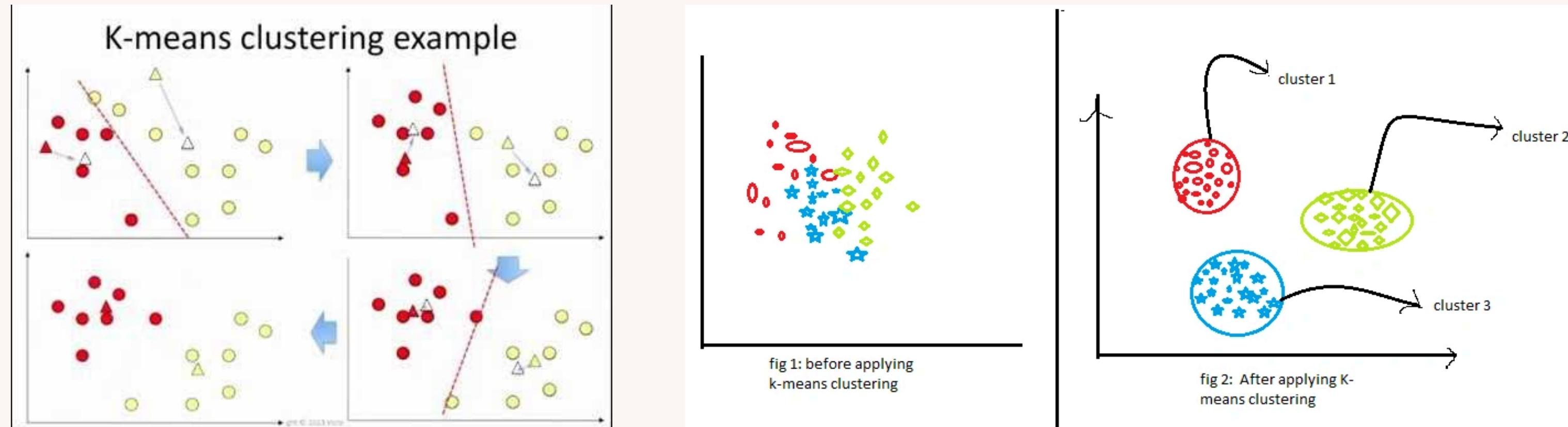


A screenshot of a GitHub repository page for the 'kmeans' project. The repository has 1 branch and 0 tags. The master branch is selected. There are 18 commits from user 'pramsey'. The commits are listed below:

Commit	Description	Date
pramsey Fix assertion	6eb304e · 9 years ago	18 Commits
.gitignore	First draft, ready for postgis	10 years ago
LICENSE.md	(c) headers and license	10 years ago
Makefile	Add multi-threading with pthreads	10 years ago
README.md	Document learnings	10 years ago
example1.c	Fix examples of centroid callback functions	10 years ago
example2.c	More efficient test of solution stability	10 years ago
kmeans.c	Fix assertion	9 years ago
kmeans.h	More efficient test of solution stability	10 years ago

<https://github.com/pramsey/kmeans>

Código Escolhido



Para relembrar: Algoritmo de agrupamento (clustering) de aprendizado de máquina não supervisionado que agrupa dados em clusters (k)

Base de Dados

MAHARSHIPANDYA · UPDATED 3 YEARS AGO

▲ 408 ◀ ▶ Code Download ⚙

🎹 Spotify Tracks Dataset

A dataset of Spotify songs with different genres and their audio features



Data Card Code (97) Discussion (11) Suggestions (0)

About Dataset

Content

This is a dataset of Spotify tracks over a range of 125 different genres. Each track has some audio features associated with it. The data is in CSV format which is tabular and can be loaded quickly.

Usage

The dataset can be used for:

- Building a **Recommendation System** based on some user input or preference
- **Classification** purposes based on audio features and available genres
- Any other application that you can think of. Feel free to discuss!

Usability ⓘ
10.00

License
Database: Open Database, Cont...

Expected update frequency
Never

Tags

Arts and Entertainment
Music Tabular
Categorical Audio

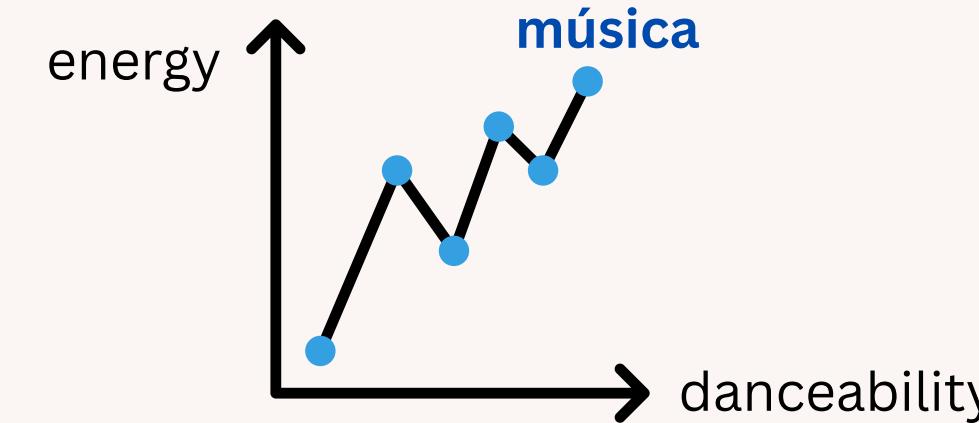
<https://www.kaggle.com/datasets/maharshipandya/-spotify-tracks-dataset>

Objetivo de Resultado

Identificar os clusters de músicas em sentimento, de acordo com a tupla:

- **danceability (Dançabilidade)**: Quão adequada uma faixa é para dançar (0.0 a 1.0).
- **energy (Energia)**: Uma medida de intensidade e atividade (0.0 a 1.0).

```
datasetFilt.csv > data
1  danceability,energy
2  0.676,0.461
3  0.42,0.166
4  0.438,0.359
5  0.266,0.0596
```



Aplicação Paralela

```
static void pt_centroid(const Pointer *objs, const int *clusters,
                       size_t num_objs, int cluster, Pointer centroid) {
    int i;
    int num_cluster = 0;
    double sumx = 0.0, sumy = 0.0;
    point **pts = (point **)objs;
    point *center = (point *)centroid;

    /* PARALELIZAÇÃO: Loop paralelo com reduction */
    #ifdef _OPENMP
    #pragma omp parallel for reduction(+:sumx,sumy,num_cluster) schedule(guided)
    #endif
    for (i = 0; i < num_objs; i++) {
        if (clusters[i] != cluster || objs[i] == NULL)
            continue;
        sumx += pts[i]->x;
        sumy += pts[i]->y;
        num_cluster++;
    }

    if (num_cluster > 0) {
        center->x = sumx / num_cluster;
        center->y = sumy / num_cluster;
    }
}
```

Reduction: recalcular a posição do centróide pela média dos seus pontos, OpenMP distribui essa tarefa de soma entre os núcleos do processador, otimizando o desempenho em grandes volumes de dados.

Vantagens:

- Veloz e possui escalabilidade alta
- Seguro (garante que não ocorre "Condição de Corrida")

Aplicação Paralela

```
#pragma omp parallel for schedule(guided, 128)
#endif
for (i = 0; i < config->num_objs; i++) {
    double distance, curr_distance;
    int cluster, curr_cluster;
    Pointer obj;

    assert(config->objs != NULL);
    assert(config->num_objs > 0);
    assert(config->centers);
    assert(config->clusters);

    obj = config->objs[i];
    if (!obj) {
        config->clusters[i] = KMEANS_NULL_CLUSTER;
        continue;
    }

    /* Inicializa com a distância para o primeiro cluster */
    curr_distance = (config->distance_method)(obj, config->centers[0]);
    curr_cluster = 0;

    /* Verifica todos os clusters e encontra o mais próximo */
    for (cluster = 1; cluster < config->k; cluster++) {
        distance = (config->distance_method)(obj, config->centers[cluster]);
        if (distance < curr_distance) {
            curr_distance = distance;
            curr_cluster = cluster;
        }
    }

    /* Armazena o cluster mais próximo */
    config->clusters[i] = curr_cluster;
}
```

Balanceamento: atribui cada ponto de dados ao seu cluster mais próximo, o OpenMP, permite que todos os núcleos da CPU trabalhem ao mesmo tempo para classificar os pontos, o que resulta em um ganho de performance drástico.

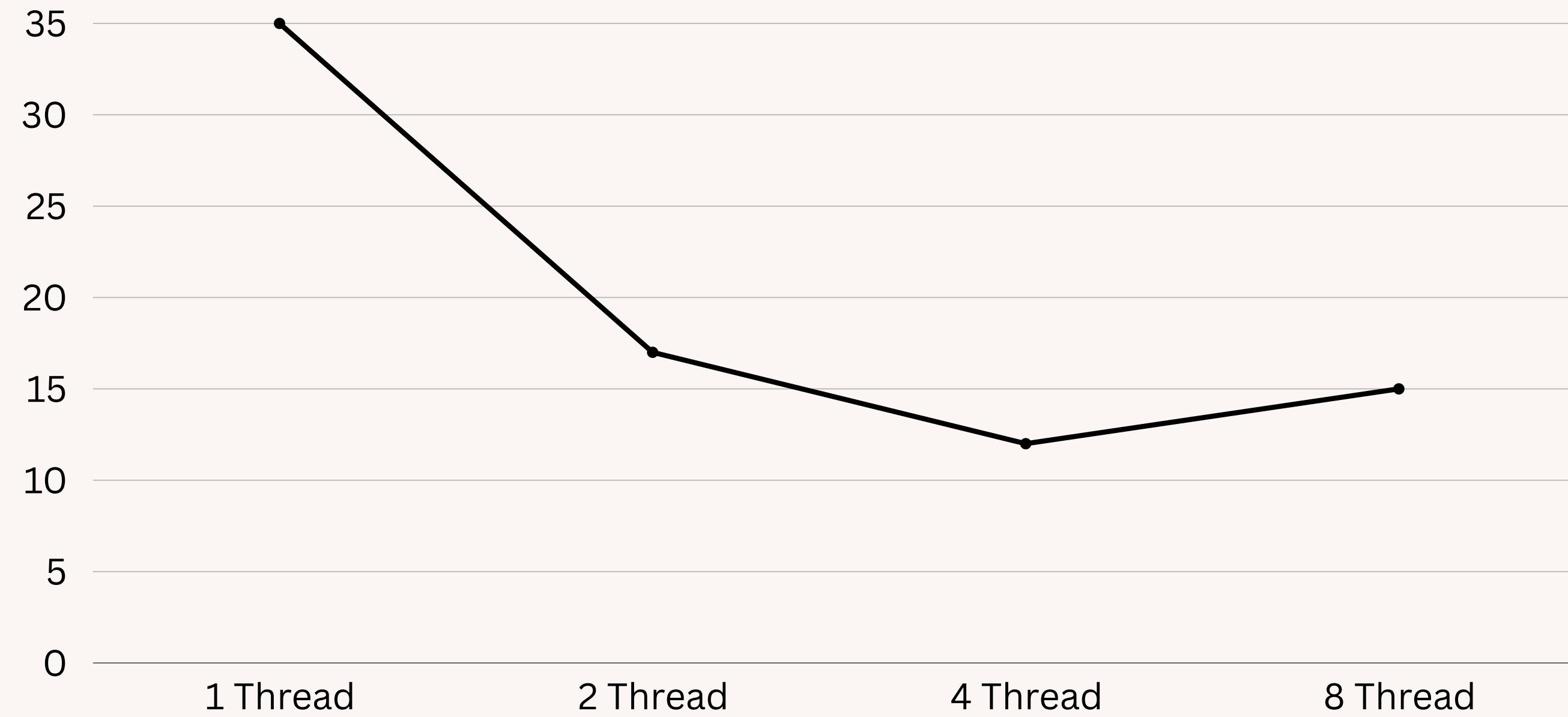
Tempos com Aplicação Paralela

Processador: i7-11370H



Tempos com Aplicação Paralela

Parcode



Aplicação Híbrida

```
MPI_Bcast(&num_objs, 1, MPI_INT, 0, MPI_COMM_WORLD);

/* Aloca memória em todos os processos */
if (rank != 0) {
    pts = calloc(num_objs, sizeof(point));
}

MPI_Bcast(pts, num_objs * 2, MPI_DOUBLE, 0, MPI_COMM_WORLD);

/* Configura K-means em todos os processos */
init = calloc(k, sizeof(point));
config.k = k;
config.num_objs = num_objs;
config.max_iterations = 200;
config.distance_method = pt_distance;
config.centroid_method = pt_centroid;
config.objs = calloc(num_objs, sizeof(Pointer));
config.centers = calloc(k, sizeof(Pointer));
config.clusters = calloc(num_objs, sizeof(int));

for (int i = 0; i < num_objs; i++) {
    config.objs[i] = &pts[i];
}

/* Inicializa centróides (apenas master, depois faz broadcast) */
if (rank == 0) {
    srand(42); // seed fixa para reproduzibilidade
    for (int i = 0; i < k; i++) {
        int r = rand() % num_objs;
        init[i] = pts[r];
    }
}

MPI_Bcast(init, k * 2, MPI_DOUBLE, 0, MPI_COMM_WORLD);

for (int i = 0; i < k; i++) {
    config.centers[i] = &init[i];
}
```

MPI_Bcast: é usado para configurar o ambiente, garantindo que no início do algoritmo K-means todos os processos tenham uma cópia idêntica dos dados e dos centróides iniciais.

Aplicação Híbrida

```
/* Arrays para somas locais e globais */
double *local_sums_x = calloc(k, sizeof(double));
double *local_sums_y = calloc(k, sizeof(double));
int *local_counts = calloc(k, sizeof(int));

double *global_sums_x = calloc(k, sizeof(double));
double *global_sums_y = calloc(k, sizeof(double));
int *global_counts = calloc(k, sizeof(int));

/* Calcula somas locais para cada cluster */
for (i = 0; i < config->num_objs; i++) {
    if (config->objs[i] == NULL) continue;
    int cluster = config->clusters[i];
    if (cluster >= 0 && cluster < k) {
        point *pt = (point *)config->objs[i];
        local_sums_x[cluster] += pt->x;
        local_sums_y[cluster] += pt->y;
        local_counts[cluster]++;
    }
}

MPI_Allreduce(local_sums_x, global_sums_x, k, MPI_DOUBLE, MPI_SUM, MPI_COMM_WORLD);
MPI_Allreduce(local_sums_y, global_sums_y, k, MPI_DOUBLE, MPI_SUM, MPI_COMM_WORLD);
MPI_Allreduce(local_counts, global_counts, k, MPI_INT, MPI_SUM, MPI_COMM_WORLD);

/* Atualiza centróides com valores globais */
for (i = 0; i < k; i++) {
    if (global_counts[i] > 0) {
        point *center = (point *)config->centers[i];
        center->x = global_sums_x[i] / global_counts[i];
        center->y = global_sums_y[i] / global_counts[i];
    }
}

free(local_sums_x);
free(local_sums_y);
free(local_counts);
free(global_sums_x);
free(global_sums_y);
free(global_counts);
```

MPI_Allreduce: na etapa de recalcular os centróides, cada processo calcula somas parciais e contagens de pontos para cada cluster. Para obter o centróide global correto, esses valores parciais de todos os processos precisam ser somados.

Aplicação Híbrida

```
kmeans_result kmeans_mpi(kmeans_config *config, int rank, int size) {
    int iterations = 0;
    int *clusters_last;
    size_t clusters_sz = sizeof(int) * config->num_objs;
    int converged = 0;

    if (!config->max_iterations)
        config->max_iterations = KMEANS_MAX_ITERATIONS;

    clusters_last = calloc(clusters_sz, 1);
    memset(config->clusters, 0, clusters_sz);

    while (!converged && iterations < config->max_iterations) {
        memcpy(clusters_last, config->clusters, clusters_sz);

        /* Atualiza clusters localmente */
        update_r(config);

        /* PARALELIZAÇÃO MPI: Agrega centróides entre processos */
        mpi_aggregate_centroids(config, rank, size);

        /* Verifica convergência localmente */
        int local_converged = (memcmp(clusters_last, config->clusters, clusters_sz) == 0);

        /* Verifica convergência global */
        MPI_Allreduce(&local_converged, &converged, 1, MPI_INT, MPI_LAND, MPI_COMM_WORLD);

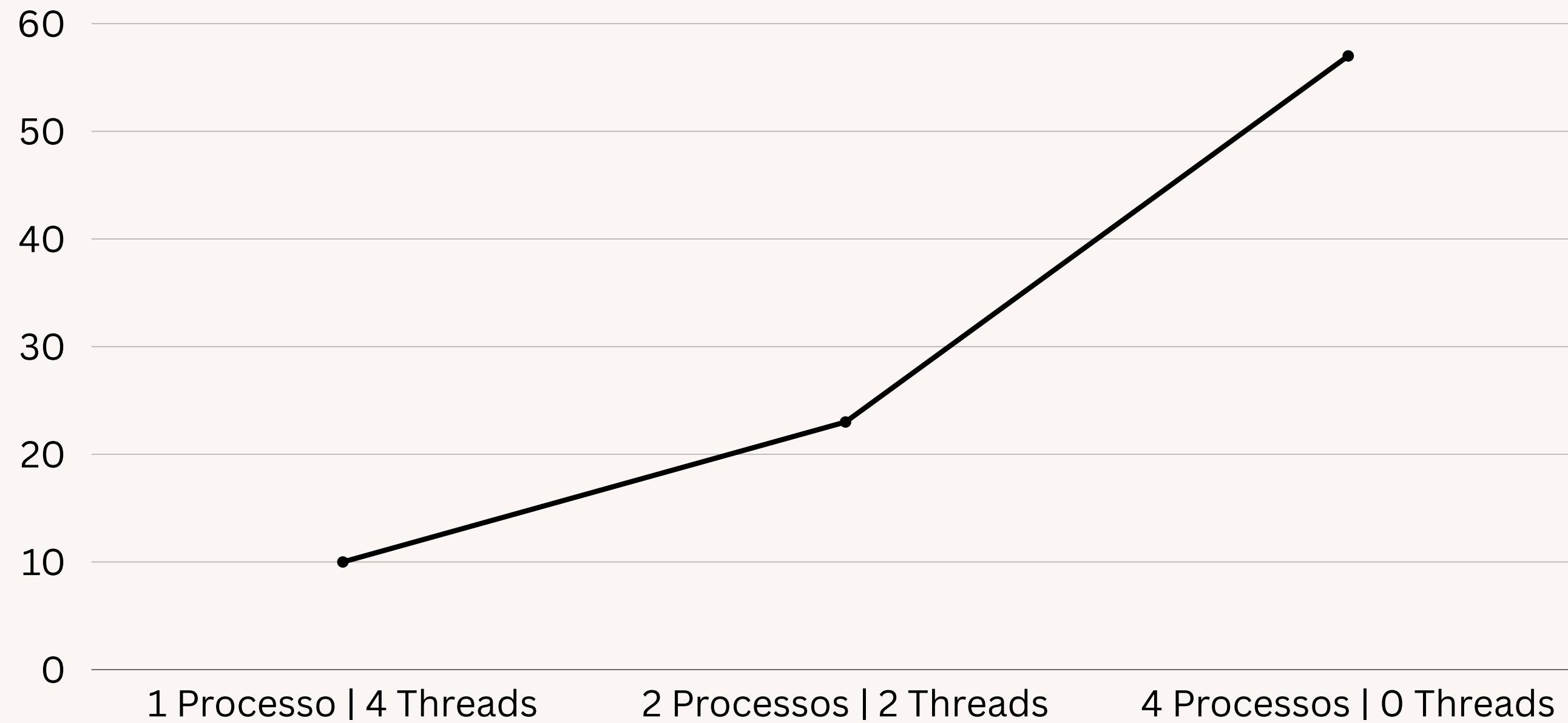
        iterations++;
    }

    free(clusters_last);
    config->total_iterations = iterations;

    if (converged)
        return KMEANS_OK;
    else
        return KMEANS_EXCEEDED_MAX_ITERATIONS;
}
```

MPI_Allreduce: verifica se a convergência foi atingida em todos os processos simultaneamente, o algoritmo só termina quando há um consenso global de que os clusters não estão mais mudando.

Tempos com Aplicação Híbrida



Obrigado pela atenção!