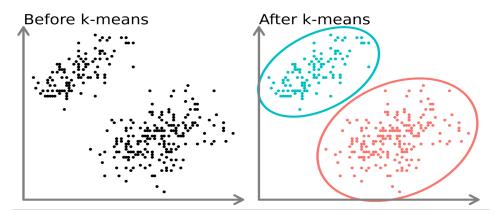


# Agrupamento k-means em RISC-V

Este documento descreve o projeto da cadeira de Introdução à Arquitetura de Computadores 2023/2024 (LEIC-A e LEIC-T).

### 1 Introdução

O objetivo do projeto é desenvolver, em *assembly* RISC-V, um programa que, dado um conjunto inicial de pontos num espaço bidimensional (2D), identifica k grupos de pontos, tendo em conta a proximidade relativa dos pontos de cada grupo. Para tal, será implementado o algoritmo iterativo k-means.



Créditos da imagem: https://www.datacamp.com

Este algoritmo é amplamente usado em aplicações de diferentes domínios – desde visão computacional, aprendizagem automática, deteção de intrusões em cibersegurança, a astronomia. Para que essas aplicações sejam eficazes, é essencial que a implementação do algoritmo *k-means* seja eficiente.

Uma boa descrição do algoritmo pode ser encontrada aqui:

https://statquest.org/statquest-k-means-clustering/

O programa final a desenvolver neste projeto recebe os seguintes *inputs* principais:

- *points*, um vetor de pontos num espaço 2D (cada ponto consiste num par de cordenadas, {x,y});
- *n*, o número de pontos, ou seja a dimensão do vetor points;
- k, o número de agrupamentos (*clusters*) a considerar, ou seja o parâmetro k do algoritmo k-means.
- *l*, o número máximo de iterações do algoritmo.

A partir destes elementos, o algoritmo k-means é executado uma única vez. Ou seja, fica fora do projeto a otimização de executar múltiplas instâncias do algoritmo e a escolha daquela que minimiza a variância.



Durante a execução, os k agrupamentos e os respetivos centróides (centroids) devem ser apresentados num ecrã, como pontos coloridos ( $com\ k$  cores distintas) numa matriz 2D. À medida que cada iteração é calculada e ajusta os agrupamentos e os respetivos centróides, essa informação vai sendo atualizada no ecrã.

### 2 Organização do projeto

O projeto é dimensionado para ser feito em grupos de 3 estudantes. O projeto está decomposto num conjunto de problemas, sendo cada problema resolvido por um procedimento (ou função).

Recomendamos que cada grupo implemente e teste cada problema/procedimento antes de passar ao próximo. Isso permitirá um progresso gradual até à solução.

Antes da entrega final, existe uma entrega preliminar. Na entrega preliminar, é esperado que cada grupo já tenha uma solução que é capaz de apresentar o conjunto inicial de pontos no ecrã e também o ponto médio (i.e., o centróide) relativo a esse conjunto (total) de pontos. No fundo, isto corresponde ao resultado que se obteria correndo o algoritmo k-means com k=1.

Nas secções seguintes, apresentamos os procedimentos que compõem a solução final, pela ordem que sugerimos para serem implementados. Na vossa solução têm de respeitar esta organização em procedimentos.

Este enunciado é complementado por um esqueleto inicial do código do projeto, que será disponibilizado no site da disciplina antes do arranque do projeto. Esse código inicial define define uma estrutura de código e de organização de dados em memória que cada grupo terá de respeitar quando resolver o projeto.

## 3 Estado e procedimentos

Além dos *inputs* definidos anteriormente, o programa deve manter o seguinte estado:

- clusters[n], um vetor que indica a qual agrupamento (0 a k-1) a que cada ponto points[i] está associado.
- *centroids*[*k*], um vetor que indica as coordenadas dos centróides dos *k* agrupamentos. Tal como o vetor *points*, cada elemento do vetor *centroids* tem um par de coordenadas 2D.
- entre outros (a definir pelo grupo).



De seguida começamos por descrever os **procedimentos que são necessários para a entrega preliminar**.

#### cleanScreen

Limpa todos os pontos do ecrã.

### printClusters

Caso k=1, este procedimento percorre o array *points* e pinta o ponto correspondente no ecrã. **Nota: na entrega preliminar, só este caso precisa estar implementado.** 

Caso k>1, este procedimento consulta o vetor *clusters* para determinar qual o agrupamento a que cada um dos n pontos está associado. Cada ponto é pintado no ecrã com uma cor associada a esse agrupamento. A tabela que associa cores a cada agrupamento é fornecida no código inicial do projeto.

### printCentroids

Este procedimento percorre o vetor *centroids* e, para cada centróide, pinta-o no ecrã. A tabela que define as cores de cada centróide é fornecida no código inicial do projeto.

### calculateCentroids

Caso k=1, este procedimento percorre o vetor *points* e, para cada dimensão, calcula a média das coordenadas nessa dimensão de todos os pontos. Este par de inteiros (a média da dimensão x e a média da dimensão y) determina as coordenadas do centróide do conjunto total de pontos. Preenche ambas as médias na primeira entrada do vetor *centroids*. **Nota: na entrega preliminar, só este caso precisa estar implementado.** 

Caso k > 1, este procedimento usa o vetor *clusters* para determinar quais pontos atualmente estão associados a cada agrupamento (entre os k agrupamentos). Para cada agrupamento, calcula o centróide dos pontos desse agrupamento (do mesmo modo que descrito acima, para k = 1). Preenche as coordenadas de cada um dos centróides no vetor *centroids*.

### mainSingleCluster

### Este é o procedimento principal do projeto a submeter na entrega preliminar.

Deve executar a seguinte sequência de passos:

- 1. Coloca 'k=1'.
- 2. cleanScreen.
- printClusters.
- 4. calculateCentroids.
- printCentroids.
- 6. Termina.



### Os procedimentos seguintes só são necessários para a entrega final.

#### *initializeCentroids*

Este procedimento inicializa os valores iniciais do vetor centroids. Cada um dos k centróides deve ser colocado num par de coordenadas escolhido de forma pseudo-aleatória.

#### **manhattanDistance**

Dados dois pontos (passados como argumento), este procedimento retorna a distância de Manhattan entre ambos.

#### nearestCLuster

Dado um ponto (passado como argumento), consulta o vetor centroids e escolhe aquele que está à menor distância (de Manhattan) deste ponto. Retorna o índice (de 0 a k-1) do agrupamento associado a esse centróide.

### mainKMeans

Executa o algoritmo *k-means* (apenas uma instância do algoritmo). No início de cada iteração, o ecrã deve ser limpo. No final da iteração, o ecrã deve ser preenchido com o estado atual após essa iteração (pontos coloridos de acordo com o seu agrupamento, além dos centróides de cada agrupamento).

O algoritmo deve terminar assim que uma iteração não altere a posição de nenhum centróide, ou assim que l iterações tenham sido executadas.

### 4 Considerações práticas

O projeto deve ser desenvolvido no simulador Ripes, que será apresentado nas aulas laboratoriais.

O processador deve ser um RISC-V de 32 bits, ou seja aquele que será estudado nas aulas teóricas e laboratoriais da disciplina.

O ecr $\tilde{a}$  deve ser um dispositivo LED Matrix, que pode ser criado na secç $\tilde{a}$ o I/O do simulador Ripes.

Todos os cálculos de coordenadas e distâncias devem recorrer exclusivamente a valores inteiros. Ou seja, não devem ser usados valores (nem instruções) de vírgula flutuante. Essa matéria está fora do âmbito da disciplina.



# **5 Entregas e avaliação**

O projeto é submetido pelo fénix.

- Entrega preliminar (10% da nota final a IAC): 17/5/2024, 23h59.
- Entrega final (30% da nota final a IAC): 31/5/2024, 23h59.

Nota mínima de 8,0.

Usaremos software de deteção de cópias. Casos de plágio seguem procedimentos do regulamento de avaliação do IST.