

# **Kajy University: Informatique**

# Algorithmes et structures de données

Author: Dimby Rabearivony

Date: 25 novembre 2024

Version: 1.1



# Table des matières

1	Stru	ectures de données fondamentales	3
	1.1	Variables	3
		Déclaration de variables	3
		Initialisation des variables	3
		Utilisation des variables	3
		Portée des variables	4
	1.2	Pointeurs	5
		Déclaration de pointeurs	5
		Initialisation de pointeurs	5
		Utilisation de pointeurs	5
		Double pointeurs	6
		Utilisation avancée des pointeurs	6
		Pointeurs et mémoire dynamique	7
	1.3	Types de données	7
		Types de données de base	7
		Types de données dérivés	8
		Typedef	9
	1.4	Exercices	11
		Variables et types de données	12
		Pointeurs	12
		Tableaux	12
		Chaînes de caractères	13
		Structures	13
2	_	orithmes de tri et de recherche	14
	2.1	Qu'est-ce qu'un algorithme?	14
	2.2	Récursion	14
	2.3	Algorithmes de tri	15
	2.4	Algorithmes de recherche	17
	2.5	Exercices	17
3	Con	nplexité algorithmique	20
	3.1	Les bornes asymptotiques	20
	3.2	La notation O	21
	3 3	Les notations $\Omega$ et $\theta$	21

	3.4	Complexité de certains algorithmes	22
		Temps constant $(O(1))$	22
		Temps linéaire (O(n))	22
		Temps quadratique (O $(n^2)$ )	22
		Temps exponentiel $(O(2^n))$	22
	3.5	Exercices	23
4	Stru	actures de données avancées	25
	4.1	Listes chaînées	25
		Création d'une liste chaînée	25
		Insertion d'un nœud dans la liste chaînée	25
		Suppression d'un nœud de la liste chaînée	26
		Résumé	26
	4.2	Piles	26
		Construction d'une pile	27
		Insertion d'un élément dans une pile (empilage)	27
		Suppression d'un élément dans une pile (dépilage)	27
		Vérification si la pile est vide	27
		Utilisations courantes des piles	28
		Résumé	28
	4.3	Files	28
		Construction d'une file	29
		Insertion d'un élément dans une file (enfilage)	29
		Suppression d'un élément dans une file (défilage)	29
		Vérification si la file est vide	29
		Utilisations courantes des files	29
		Résumé	30
	4.4	Arbres binaires	30
		Construction d'un arbre binaire	31
		Insertion dans un arbre binaire	31
		Utilisations courantes des arbres binaires	31
		Algorithmes de parcours des arbres binaires	31
		Résumé	32
	4.5	Graphes	34
	1.5	Construction d'un graphe	35
		Ajout d'arêtes (liens) dans un graphe	35
		Utilisations courantes des graphes	35
		Algorithmes de parcours de graphes	35
		ringoriumnos do pareours de graphes	$\mathcal{I}\mathcal{I}$

### TABLE DES MATIÈRES

		Résumé	36
5	App	lications d'algorithmes en IA	37
	5.1	Introduction	37
	5.2	Algorithmes d'Apprentissage Supervisé	37
		Régression Linéaire	37
		Régression Logistique	38
		Clustering avec K-means	39

# **Chapitre 5**

# Applications d'algorithmes en IA

#### 5.1 Introduction

L'intelligence artificielle repose sur des algorithmes sophistiqués pour prendre des décisions, analyser des données et résoudre des problèmes complexes. Ce chapitre explore les algorithmes populaires de l'IA en mettant l'accent sur leur fonctionnement étape par étape et sur des exemples concrets qui illustrent leur application.

### 5.2 Algorithmes d'Apprentissage Supervisé

#### Régression Linéaire

La **régression linéaire** est utilisée pour prédire une valeur numérique continue (comme un prix ou une température) en fonction d'une ou plusieurs variables.

- Idée de base : Imaginez un nuage de points sur un graphique où l'axe x représente une variable (par exemple, la taille d'une maison) et l'axe y représente le résultat (comme le prix de la maison). La régression linéaire cherche à tracer une ligne qui passe le plus près possible de ces points.
- Étapes de l'algorithme :
  - 1. **Préparer les données** : Regroupez les données en paires (x, y).
  - 2. **Déterminer l'équation** : Une ligne est définie par y = ax + b.
  - 3. **Ajuster la ligne**: Trouvez a et b pour minimiser l'erreur.
  - 4. **Prédire**: Utilisez y = ax + b pour de nouvelles valeurs de x.

Table 5.1 – Données pour la régression linéaire

Surface (m <sup>2</sup> )	Prix (MGA)
50	70,000,000
75	95,000,000
100	130,000,000

## Exercice: Implémenter la Régression Linéaire

- 1. Écrivez un programme en C qui :
- Accepte les paires (x, y) en entrée.

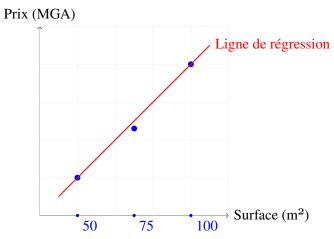


FIGURE 5.1 – Régression linéaire sur des données simulées.

- Calcule les coefficients a et b.
- Prédit y pour une nouvelle valeur x.
- 2. Utilisez les données du tableau ci-dessus et prédisez y pour x = 80.

#### Régression Logistique

La **régression logistique** est utilisée pour prédire une probabilité binaire, comme "oui/non" ou "succès/échec".

• **Idée de base** : Contrairement à la régression linéaire, la régression logistique utilise une *fonction sigmoïde* pour transformer un score z en une probabilité :

$$P = \frac{1}{1 + e^{-z}}$$

- Étapes de l'algorithme :
  - 1. Calculez z avec  $z = a \cdot x + b$ .
  - 2. Appliquez la fonction sigmoïde pour obtenir P.
  - 3. Comparez P avec un seuil (e.g., 0,5) pour décider "oui" ou "non".

TABLE 5.2 – Exemple pour la régression logistique

Temps (minutes)	Pages visitées	z
12	7	z = 2.3

## Exercice: Implémenter la Régression Logistique

- 1. Écrivez un programme en C qui :
- Calcule z pour une valeur donnée.
- Transforme z en P à l'aide de la fonction sigmoïde.
- Compare P avec un seuil pour afficher "Oui" ou "Non".
- 2. Utilisez les données du tableau ci-dessus et prédisez si le client achètera.

\_

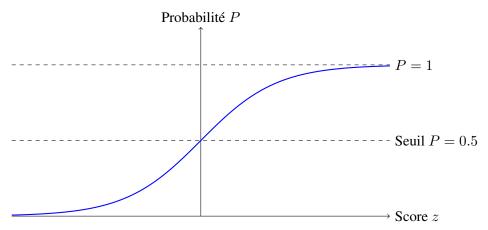


FIGURE 5.2 – Courbe sigmoïde pour la régression logistique.

#### **Clustering avec K-means**

L'algorithme K-means regroupe des données en plusieurs groupes appelés *clusters*.

- **Idée de base** : Divisez les données en K groupes, chaque groupe ayant un centre (*centroïde*).
- Étapes de l'algorithme :
  - 1. Choisissez K centroïdes aléatoires.
  - 2. Assignez chaque point au centroïde le plus proche.
  - 3. Recalculez les centroïdes en prenant la moyenne des points.
  - 4. Répétez jusqu'à ce que les centroïdes ne changent plus.

Table 5.3 – Données pour K-means

Point	Coordonnées $(x,y)$
A	(1, 2)
В	(3, 4)
С	(5, 6)
D	(8, 9)

## **Exercice: Implémenter K-means**

- 1. Écrivez un programme en C qui :
- Accepte une liste de points (x, y).
- Initialise 2 centroïdes aléatoires.
- Assigne chaque point au centroïde le plus proche.
- Recalcule les centroïdes et affiche les groupes finaux.
- 2. Utilisez les données du tableau ci-dessus.

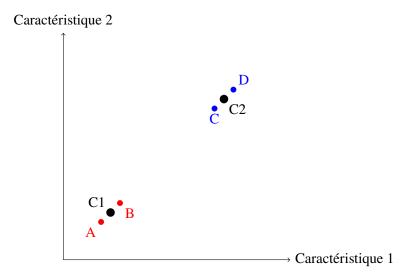


FIGURE 5.3 – Clustering K-means avec deux clusters.