

## Mini-Projet

### L'Impact de l'Internet des Objets (IoT) sur l'Amélioration des Rendements Agricoles et l'Optimisation de l'Irrigation : Une Étude de Projet dans un Contexte de Défis Hydriques

---

Réalisé par :

Zaher Yassin  
Bahlaouane Salaheddine

Encadré par :

Pr. Ait Madi

Année scolaire : 2024–2025

# Table des matières

<b>1</b>	<b>Introduction</b>	<b>5</b>
1.1	Contexte de l'agriculture moderne et des défis environnementaux	5
1.2	Objectif du projet : améliorer l'efficacité de l'irrigation et la gestion des cultures à l'aide de capteurs IoT et de modèles d'apprentissage automatique	6
<b>2</b>	<b>Revue de la Littérature</b>	<b>6</b>
2.1	Recherches sur l'impact de l'IoT sur la productivité agricole	6
2.2	Études de cas sur l'utilisation de capteurs pour surveiller l'humidité du sol et prévenir les maladies	7
2.2.1	Surveillance de l'humidité du sol et gestion de l'irrigation	7
2.2.2	Prévention des maladies des cultures	8
<b>3</b>	<b>Méthodologie</b>	<b>9</b>
3.1	Présentation des capteurs IoT utilisés	9
3.1.1	Capteurs d'humidité du sol	10
3.1.2	Capteurs de température et d'humidité de l'air	10
3.1.3	Capteurs de pH du sol	11
3.1.4	Capteur PIR (Passive Infrared Sensor)	11
3.1.5	Photorésistance (Photoresistor ou LDR)	11
3.1.6	Servomoteur	12
3.1.7	Buzzer et Relais	12
3.1.8	Microcontrôleur	13
3.2	Installation des capteurs et collecte des données	13
<b>4</b>	<b>Résultats</b>	<b>14</b>
4.1	Conception et Simulation du Circuit	14
4.2	Système de recommandation de cultures	15
4.3	Suivi et monitoring des cultures	16
4.4	Analyse de la santé de la culture et recommandations	16
4.5	Optimisation de l'irrigation	17
4.6	Détection des maladies par vision et recommandations IA	17
4.6.1	Fonctionnalités principales	18
4.6.2	Exemple d'utilisation	18
4.7	Analyse des données sur l'humidité du sol et la consommation d'eau	19
4.8	Comparaison des rendements avant et après l'implémentation de l'IoT	19
4.8.1	Analyse statistique	19
<b>5</b>	<b>Discussion</b>	<b>20</b>
5.1	Limites de l'Environnement de Simulation	20
5.2	Limites et défis liés à l'installation et à l'utilisation du système IoT	21
5.3	Analyse des avantages de l'IoT pour l'optimisation des ressources naturelles (au-delà de l'eau)	21
<b>6</b>	<b>Conclusion et Perspectives</b>	<b>22</b>
6.1	Résumé des gains d'efficacité obtenus grâce au projet	22
6.2	Recommandations pour l'utilisation future de l'IoT dans l'agriculture	22
6.2.1	Sur le plan technologique	22
6.2.2	Sur le plan des politiques et des infrastructures	23

Définitions Clés Utilisées23Bibliographie25

## Table des figures

1	Installation d'agriculture intelligente INRA maroc . . . . .	8
2	Exemple de capteur d'humidité du sol (Soil Moisture Sensor) . . . . .	10
3	Exemple de capteur de température et d'humidité . . . . .	10
4	Exemple de capteur de pH du sol . . . . .	11
5	Exemple de capteur PIR (Passive Infrared Sensor) . . . . .	11
6	Exemple d'un Photorésistance . . . . .	12
7	Exemple d'un Servomoteur . . . . .	12
8	Exemple d'un Buzzer . . . . .	12
9	Exemple d'un Relais . . . . .	13
10	Exemple d'un ESP32 . . . . .	13
11	L'architecture aMQTT proposée . . . . .	14
12	Schéma de simulation du circuit d'acquisition de données. . . . .	15
13	Interface utilisateur affichant les conditions du sol en temps réel. . . . .	15
14	Exemple de recommandation de culture générée par le système . . . . .	16
15	Tableau de bord . . . . .	16
16	Interface d'analyse de la santé de la culture avec évaluation des paramètres et recommandations . . . . .	17
17	Interface de soumission d'image pour la détection de maladies . . . . .	18
18	Résultat d'une analyse avec prédiction et recommandations . . . . .	19
19	Impact de l'IoT sur les indicateurs agricoles au Maroc (Comparaison avant/après . . .	20

## Résumé

Ce rapport examine l'impact de l'Internet des Objets (IoT) sur l'agriculture, en se concentrant sur l'optimisation de l'irrigation et l'amélioration des rendements dans un contexte de stress hydrique sévère, illustré par le cas du Maroc. Face à une raréfaction croissante des ressources en eau et à une demande alimentaire mondiale en hausse, l'agriculture de précision basée sur l'IoT émerge comme une nécessité stratégique. Le projet présenté ici détaille la conception et la simulation d'un système complet, intégrant des capteurs d'humidité du sol, de température, de pH et de luminosité, piloté par un microcontrôleur ESP32. Les résultats démontrent la capacité du système à automatiser l'irrigation de manière adaptative, à fournir des recommandations de cultures basées sur l'analyse des données en temps réel et à évaluer la santé des plantes. L'analyse comparative indique des gains potentiels significatifs, avec une réduction de la consommation d'eau de 30% à 50% et une augmentation des rendements de 10% à 25%, en accord avec la littérature existante. Le rapport conclut en soulignant les défis liés au déploiement (coûts, connectivité, compétences) et recommande une approche écosystémique intégrant des avancées technologiques, des politiques de soutien et la formation des agriculteurs pour réaliser pleinement le potentiel de l'IoT pour une agriculture durable et résiliente.

# I. Introduction

## 1.1 Contexte de l'agriculture moderne et des défis environnementaux

L'agriculture contemporaine se trouve à la croisée des chemins, sommée de relever un double impératif : d'une part, accroître la production alimentaire pour subvenir aux besoins d'une population mondiale en expansion constante [1] et, d'autre part, opérer cette augmentation de manière durable face à des pressions environnementales sans cesse croissantes. Parmi ces dernières, le changement climatique et la raréfaction des ressources hydriques figurent au premier plan des préoccupations. La pénurie d'eau, en particulier, constitue un problème structurel et une menace grandissante pour de nombreuses régions du globe, comme l'illustre de manière frappante la situation du Maroc. Ce pays, classé parmi les plus pauvres en ressources hydriques au niveau mondial, a vu sa dotation en eau par habitant chuter de manière drastique, passant de 2560 mètres cubes (m<sup>3</sup>) en 1960 à près de 620 m<sup>3</sup> en 2020. Les projections indiquent une poursuite de cette tendance, avec un risque de descendre en dessous du seuil de pénurie absolue de 500 m<sup>3</sup> par habitant et par an d'ici 2030 [2]. Cette situation critique est exacerbée par des épisodes de sécheresse consécutifs et une surexploitation alarmante des nappes phréatiques [2]. Dans ce contexte, l'agriculture, qui demeure un secteur vital pour l'économie marocaine représentant environ 13% du Produit Intérieur Brut (PIB) et près de 30% des emplois, se trouve dans une position de vulnérabilité extrême. Sa forte dépendance aux précipitations, couplée à des pertes d'eau considérables au sein des systèmes d'irrigation traditionnels, la rend particulièrement sensible aux aléas climatiques. Le changement climatique ne fait qu'amplifier cette fragilité, avec des répercussions directes sur la sécurité alimentaire du pays. Face à cette urgence, la prise de conscience se traduit par la mise en œuvre d'initiatives tant au niveau national qu'international, telles que le Plan Solaire Marocain ou encore le soutien de l'Union Européenne et de la Banque Européenne d'Investissement (BEI) en faveur de projets de gestion optimisée de l'eau et de développement des énergies renouvelables [3]. La gravité de la crise hydrique, mise en lumière par les données spécifiques au Maroc [2], agit comme un catalyseur fondamental pour l'exploration et l'adoption de technologies innovantes. L'Internet des Objets (IoT) émerge dans ce contexte non plus comme une simple option d'amélioration incrémentale, mais comme une nécessité stratégique pour la survie et la résilience du secteur agricole dans les régions confrontées à de tels défis. L'urgence et l'ampleur des déficits hydriques créent une pression considérable, mais aussi une opportunité pour des solutions transformatrices capables d'optimiser l'usage de chaque goutte d'eau.

## **1.2 Objectif du projet : améliorer l'efficacité de l'irrigation et la gestion des cultures à l'aide de capteurs IoT et de modèles d'apprentissage automatique**

Face à la complexité et à l'urgence des défis décrits, le présent projet a pour ambition d'explorer et de démontrer de manière concrète comment l'Internet des Objets (IoT) peut se positionner comme une solution technologique clé. L'objectif central est d'améliorer significativement l'efficacité de l'irrigation, d'optimiser la gestion globale des cultures et, par voie de conséquence, d'accroître les rendements agricoles tout en assurant une préservation accrue de la ressource hydrique, si précieuse. Plus spécifiquement, ce projet vise à concevoir, mettre en œuvre et évaluer rigoureusement un système basé sur un réseau de capteurs IoT. Ce système est pensé pour permettre une gestion intelligente et réactive de l'eau d'irrigation et un suivi affiné des cultures, répondant ainsi directement à la problématique de l'optimisation des ressources en contexte de contrainte hydrique. Afin d'approfondir l'étude, des modèles d'apprentissage automatique seront également intégrés à notre approche. Ces modèles faciliteront une analyse plus rigoureuse des données issues des capteurs et permettront la formulation de prédictions. À titre d'exemple, ils pourront anticiper les moments optimaux pour l'irrigation des cultures en s'appuyant sur l'historique des données et les conditions météorologiques. Cela conduira à un ajustement plus précis de l'irrigation, minimisant ainsi le gaspillage hydrique.

## **II. Revue de la Littérature**

### **2.1 Recherches sur l'impact de l'IoT sur la productivité agricole**

L'avènement de l'Internet des Objets (IoT) est en train de redéfinir les paradigmes de la production agricole. En interconnectant une multitude de dispositifs – capteurs, drones, actionneurs et machines agricoles – l'IoT permet d'automatiser un nombre croissant de processus et, surtout, de fournir aux agriculteurs des informations cruciales en temps réel sur l'état de leurs exploitations. Cette révolution technologique ouvre la voie à une agriculture dite "intelligente" ou "de précision". Les bénéfices potentiels de l'intégration de l'IoT dans le secteur agricole sont multiples et substantiels. Parmi les plus documentés figurent l'augmentation des rendements des cultures, une optimisation poussée de l'utilisation des ressources (notamment l'eau, les engrais et l'énergie), une réduction significative de l'impact environnemental des pratiques agricoles (par la diminution de la consommation d'eau, la limitation du ruissellement des produits chimiques et la baisse de l'empreinte carbone), une rationalisation de la main-d'œuvre grâce à l'automatisation de tâches répétitives ou ardues, et une amélioration globale de la sécurité et de la traçabilité alimentaires. Plusieurs revues systématiques de la littérature scientifique corroborent ces constats [4]. Ces travaux de synthèse confirment que l'IoT a le potentiel d'améliorer de manière tangible l'efficacité opérationnelle, la durabilité environnementale et la productivité globale des systèmes agricoles. Ces améliorations sont principalement attribuées à la capacité des systèmes IoT à

permettre une surveillance continue et en temps réel des paramètres agro-environnementaux, à faciliter une prise de décision éclairée et basée sur des données concrètes, et à automatiser certaines opérations culturales. L'impact de l'IoT est d'autant plus significatif lorsqu'il est couplé à d'autres technologies avancées, telles que l'Intelligence Artificielle (IA) et l'Apprentissage Automatique (Machine Learning). L'intégration de ces outils d'analyse de données permet de traiter les volumes considérables d'informations générées par les capteurs IoT et d'en extraire des connaissances actionnables pour une prise de décision encore plus fine et prédictive [1]. À titre d'exemple, des modèles d'apprentissage profond (Deep Learning) comme les réseaux de neurones convolutifs (CNN), les réseaux de neurones convolutifs à régions (RCNN) ou les réseaux à mémoire court et long terme (LSTM) sont d'ores et déjà employés pour des applications telles que l'estimation précoce de la productivité, la gestion proactive des maladies et des ravageurs, ou encore la commande précise des systèmes d'irrigation [5]. Cette effervescence technologique s'inscrit dans un contexte de demande alimentaire mondiale croissante. Les projections estiment qu'une augmentation de la production alimentaire de plus de 70% sera nécessaire d'ici 2050 pour nourrir la population mondiale [1]. Dans cette perspective, le marché mondial de l'agriculture intelligente connaît une croissance exponentielle, témoignant de la reconnaissance du rôle crucial que ces technologies sont appelées à jouer. L'évolution observée dans la littérature scientifique est notable : les premières applications de l'IoT en agriculture se concentraient souvent sur un monitoring relativement simple, par exemple le suivi de l'humidité du sol. Aujourd'hui, la tendance est clairement à la mise en place de systèmes beaucoup plus complexes et intégrés. Ces systèmes évolués ne se contentent plus de collecter des données ; ils les analysent en profondeur grâce à l'IA et au Machine Learning pour fournir des diagnostics, des prédictions et des recommandations, voire pour automatiser entièrement certaines décisions. Des exemples concrets tels que le système AgroSense, qui utilise des arbres de décision pour optimiser l'irrigation [6], ou le système CGMS-Maroc pour l'alerte à la sécheresse et la prévision des rendements [7], illustrent cette maturité croissante. Ce projet s'inscrit dans cette dynamique, cherchant à exploiter non seulement la capacité de collecte des capteurs, mais aussi le potentiel des analyses intelligentes pour transformer ces données en actions concrètes et bénéfiques.

## **2.2 Études de cas sur l'utilisation de capteurs pour surveiller l'humidité du sol et prévenir les maladies**

### **2.2.1 Surveillance de l'humidité du sol et gestion de l'irrigation**

L'application de capteurs IoT pour la surveillance de l'humidité du sol et la gestion optimisée de l'irrigation est l'un des domaines les plus documentés et prometteurs de l'agriculture de précision. De nombreuses études et déploiements pratiques attestent de l'efficacité de cette approche pour réaliser des économies d'eau substantielles tout en maintenant, voire en améliorant, les performances des cultures [3]. Des plateformes commerciales et des solutions de recherche, telles qu'AGRIVI IoT Soil [8]

et Weenat [9], proposent des systèmes intégrés qui combinent divers types de capteurs (capteurs capacitifs, sondes tensiométriques) pour un suivi en temps réel de paramètres clés du sol. Ces paramètres incluent typiquement l’humidité à différentes profondeurs, la température du sol et sa conductivité électrique (EC). Les données collectées alimentent ensuite des outils d’aide à la décision qui permettent aux agriculteurs de planifier et de déclencher l’irrigation de manière beaucoup plus précise, en fonction des besoins réels des plantes et des conditions spécifiques de la parcelle. Les études de cas, particulièrement celles menées dans des régions confrontées à des stress hydriques importants comme l’Afrique [10] et plus spécifiquement le Maroc [11], sont éloquentes. Elles rapportent fréquemment des réductions de la consommation d’eau d’irrigation pouvant atteindre 30% à 50%, ainsi que des améliorations notables des rendements. Par exemple, la société marocaine AGRO LoRa fait état d’une réduction de 30% de la consommation d’eau chez ses clients grâce à ses solutions IoT [11]. De même, les travaux de l’Institut National de la Recherche Agronomique (INRA) du Maroc, à travers le projet Intel-Irris, ont démontré l’efficacité de kits IoT pour optimiser l’irrigation des cultures céréalières [12]. L’utilisation de microcontrôleurs à faible coût et haute performance, tels que l’ESP32, couplée à des protocoles de communication adaptés comme les Server-Sent Events (SSE) ou le Message Queuing Telemetry Transport (MQTT), facilite la transmission des données en temps réel et la réactivité des systèmes de pilotage de l’irrigation [10].



FIGURE 1 – Installation d’agriculture intelligente INRA maroc

### 2.2.2 Prévention des maladies des cultures

L’IoT offre également des perspectives intéressantes pour la prévention et la gestion des maladies des cultures. En permettant une surveillance continue des conditions environnementales au sein de la parcelle – telles que la température de l’air, l’humidité relative, et surtout l’humectation foliaire (durée pendant laquelle les feuilles restent mouillées) – les capteurs IoT peuvent aider à identifier les périodes à haut risque pour le développement de pathogènes. Les données collectées par ces capteurs peuvent ensuite être intégrées dans des modèles agro-météorologiques ou des systèmes d’alerte précoce. Ces modèles, souvent basés sur la biologie des pathogènes et leur interaction avec l’environnement, peuvent



prédire l'apparition ou l'aggravation de maladies spécifiques, permettant ainsi aux agriculteurs de déclencher des interventions phytosanitaires de manière préventive et ciblée, plutôt que de recourir à des traitements systématiques basés sur un calendrier. Cette approche de lutte raisonnée peut conduire à une réduction significative de l'utilisation des pesticides, avec des bénéfices tant économiques qu'environnementaux [13]. Au Maroc, l'INRA est impliqué dans des projets de recherche ambitieux comme OLEA-PRED, qui combine la télédétection, les données de capteurs et l'apprentissage automatique pour le suivi de la santé des cultures oléicoles et la détection précoce des maladies [7]. Néanmoins, il convient de noter que si le potentiel est avéré, les études de cas spécifiquement et uniquement dédiées à la prévention des maladies par l'IoT, avec des résultats quantifiés, sont parfois moins nombreuses ou moins détaillées que celles portant sur l'optimisation de l'irrigation [14]. L'analyse des études de cas existantes, qu'elles concernent l'irrigation ou la phytoprotection, met en évidence un facteur clé de succès : l'adaptation des solutions IoT aux spécificités du contexte local. Des exemples probants, comme ceux d'AGRO LoRa au Maroc [11] ou les divers projets de l'INRA Maroc [12], illustrent l'impératif de tenir compte des conditions climatiques régionales, des types de sols prédominants, des cultures pratiquées, mais aussi du niveau d'infrastructure existant et des compétences techniques des agriculteurs. Une approche universelle, de type "taille unique", a peu de chances de prospérer. La réussite d'un projet IoT en agriculture dépendra donc fortement de sa capacité à s'intégrer harmonieusement dans un écosystème socio-technique donné, ce qui implique non seulement une adaptation fine des technologies, mais aussi une prise en compte rigoureuse des besoins, des contraintes et des attentes des utilisateurs finaux [15].

### III. Méthodologie

La méthodologie adoptée pour ce projet repose sur l'intégration de diverses technologies IoT pour la collecte de données, leur analyse et l'optimisation subséquente des pratiques d'irrigation. Elle s'articule autour de la sélection rigoureuse des capteurs, de leur installation stratégique sur le terrain, de la mise en place d'un système de collecte et de transmission de données fiable, et enfin, de l'application d'algorithmes pour une gestion intelligente de l'irrigation.

#### 3.1 Présentation des capteurs IoT utilisés

Le choix des capteurs constitue une étape fondamentale, car la qualité et la pertinence des données collectées conditionnent l'efficacité de l'ensemble du système. Le projet s'appuiera sur une gamme de capteurs soigneusement sélectionnés pour leur capacité à fournir des informations précises sur les paramètres environnementaux et agronomiques clés.

### 3.1.1 Capteurs d'humidité du sol

Ces capteurs sont au cœur du dispositif d'optimisation de l'irrigation. Plusieurs technologies sont envisageables :

**Capteurs capacitifs :** Ils mesurent la teneur volumique en eau du sol en se basant sur les variations de la permittivité diélectrique du milieu. Ils sont appréciés pour leur relative facilité d'installation et leur faible consommation énergétique [16].

**Capteurs tensiométriques :** Ils mesurent le potentiel hydrique du sol, c'est-à-dire la force avec laquelle l'eau est retenue par les particules du sol. Cette mesure reflète l'effort que la plante doit exercer pour absorber l'eau, et est donc un indicateur direct du stress hydrique [16].

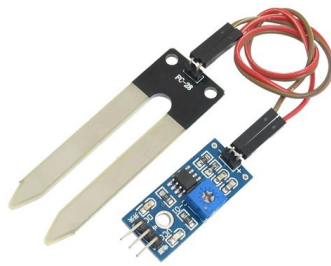


FIGURE 2 – Exemple de capteur d'humidité du sol (Soil Moisture Sensor)

En raison de l'absence d'un capteur d'humidité du sol sur la plateforme de simulation Wokwi, une puce personnalisée a été développée. Celle-ci repose sur la compilation d'un module WebAssembly (.wasm) permettant de simuler le fonctionnement d'un capteur d'humidité du sol. Cette solution a permis d'intégrer un capteur virtuel réaliste au sein de l'environnement de simulation, assurant ainsi la continuité et la pertinence du développement du projet.

### 3.1.2 Capteurs de température et d'humidité de l'air

Des capteurs tels que le DHT22 (ou le DHT11, bien que le DHT22 offre généralement une meilleure précision) seront employés pour surveiller les conditions microclimatiques au niveau de la canopée. Ces données sont essentielles pour estimer l'évapotranspiration des cultures et pour évaluer les risques de développement de certaines maladies fongiques [10].

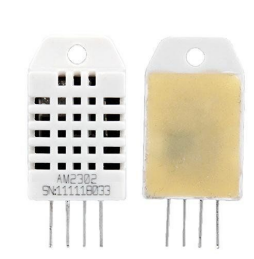


FIGURE 3 – Exemple de capteur de température et d'humidité

### 3.1.3 Capteurs de pH du sol

Le pH du sol influence directement la disponibilité des éléments nutritifs pour les plantes. Son suivi permet d'ajuster les pratiques de fertilisation et d'amendement [6].



FIGURE 4 – Exemple de capteur de pH du sol

### 3.1.4 Capteur PIR (Passive Infrared Sensor)

Utilisé pour la détection de présence humaine ou de mouvement, le capteur PIR permet de capter les variations de rayonnement infrarouge dans son champ de vision. Son intégration dans le projet permet de déclencher certaines actions (comme l'activation d'un système ou l'enregistrement d'un événement) lorsqu'un mouvement est détecté, contribuant ainsi à l'interactivité et à l'automatisation du système. Le capteur est simulé dans l'environnement Wokwi, qui offre un support natif pour ce composant [10].



FIGURE 5 – Exemple de capteur PIR (Passive Infrared Sensor)

### 3.1.5 Photorésistance (Photoresistor ou LDR)

Employée pour mesurer l'intensité lumineuse ambiante, la photorésistance permet d'estimer le niveau d'ensoleillement. Dans le contexte de ce projet, elle joue un rôle clé dans le contrôle intelligent de l'irrigation, en ajustant l'arrosage en fonction de la lumière disponible. Par exemple, une forte luminosité peut indiquer une évaporation rapide de l'eau, justifiant un arrosage plus fréquent. Ce capteur est pris en charge nativement par la plateforme Wokwi.

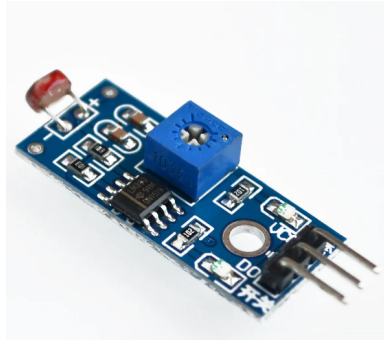


FIGURE 6 – Exemple d'un Photorésistance

### 3.1.6 Servomoteur

Le servomoteur est utilisé dans ce projet pour contrôler mécaniquement le débit ou le niveau d'eau dans le système d'irrigation. Grâce à sa précision angulaire, il permet d'ouvrir ou de fermer une vanne avec un contrôle fin, en fonction des données collectées par les capteurs.



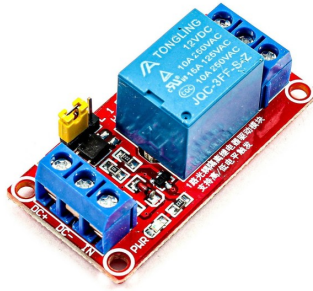
FIGURE 7 – Exemple d'un Servomoteur

### 3.1.7 Buzzer et Relais

Le buzzer est utilisé comme signal sonore d'alerte en cas de détection de mouvement par le capteur PIR. Le relais est un composant électromécanique permettant de contrôler des charges électriques plus importantes (ex : une pompe à eau) à partir d'un signal de faible puissance issu du microcontrôleur.



FIGURE 8 – Exemple d'un Buzzer



© Photo by ElectroPeak

FIGURE 9 – Exemple d'un Relais

### 3.1.8 Microcontrôleur

L'ESP32 a été retenu comme unité centrale de traitement pour les nœuds de capteurs. Ce choix est motivé par sa connectivité Wi-Fi et Bluetooth intégrée, sa faible consommation d'énergie, sa puissance de calcul suffisante pour les applications embarquées et son coût abordable [10].



FIGURE 10 – Exemple d'un ESP32

## 3.2 Installation des capteurs et collecte des données

L'installation physique des capteurs sur le terrain n'a pas été réalisée dans le cadre de ce projet, qui s'est concentré sur une simulation complète via la plateforme Wokwi. Toutefois, dans une application concrète future, l'installation devra être réalisée avec soin. Les capteurs d'humidité du sol, par exemple, doivent être insérés à une profondeur pertinente pour le système racinaire de la culture, en assurant un contact intime avec le sol. La collecte et la transmission des données, bien que simulées, sont fondamentales. Les données seraient recueillies par l'ESP32 et transmises via un protocole sans fil adapté :

- **Wi-Fi** : Pour des parcelles de taille réduite avec une infrastructure existante [6].
- **LoRaWAN (Long Range Wide Area Network)** : Idéal pour de vastes étendues en zones rurales en raison de sa longue portée et de sa faible consommation énergétique [15].

- **HTTP/Server-Sent Events (SSE)** : Privilégié pour la communication en temps réel entre le serveur et l'interface utilisateur web, assurant une mise à jour continue des tableaux de bord [10].
- **MQTT (Message Queuing Telemetry Transport)** : Un protocole de messagerie publication/abonnement léger et robuste, bien adapté aux environnements IoT avec des connexions réseau instables [17]. Il est fréquemment utilisé pour acheminer les données des capteurs vers des plateformes cloud [18].

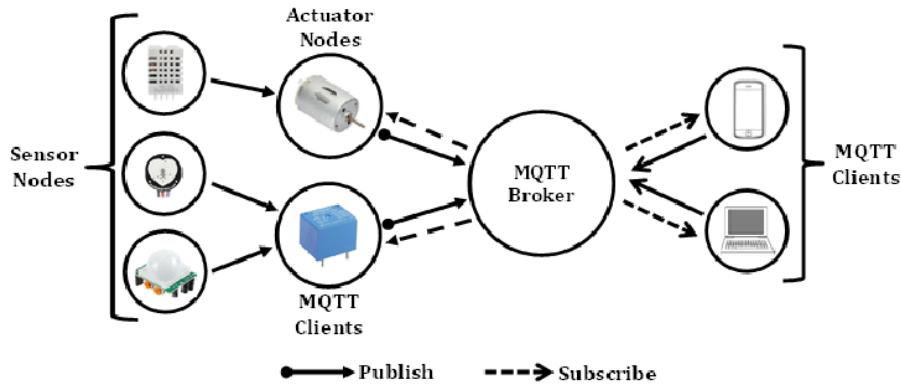


FIGURE 11 – L'architecture aMQTT proposée

Une fois transmises, les données brutes seraient stockées dans une base de données relationnelle pour consultation et analyse.

## IV. Résultats

Cette section présente les résultats obtenus suite à la mise en œuvre simulée du système IoT. L'analyse se concentre sur les fonctionnalités développées et l'impact potentiel sur la consommation d'eau et les rendements agricoles.

### 4.1 Conception et Simulation du Circuit

La conception du circuit pour l'acquisition des données a été réalisée et testée en utilisant un environnement de simulation. La figure ci-dessous montre le schéma électronique final, tel que conçu sur la plateforme Wokwi, illustrant les connexions entre les composants principaux du système.

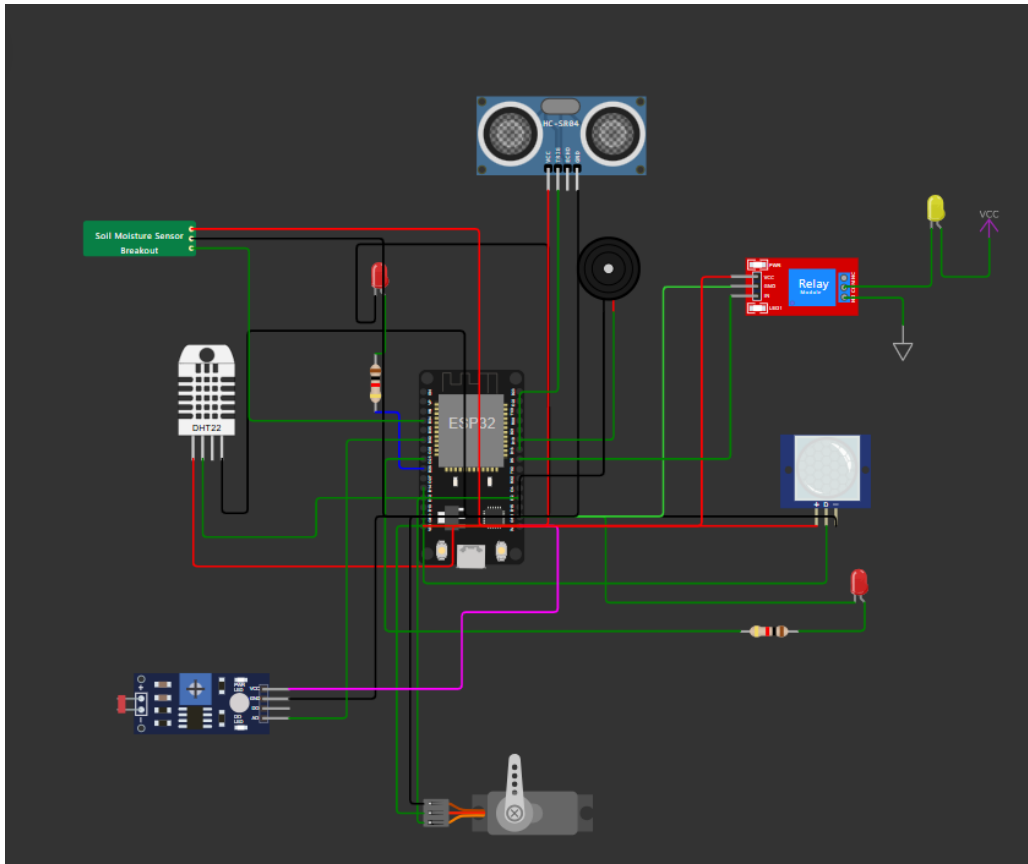


FIGURE 12 – Schéma de simulation du circuit d’acquisition de données.

## 4.2 Système de recommandation de cultures

Le système de recommandation de cultures se base sur l’analyse des données environnementales et chimiques transmises en temps réel par les capteurs. Ces données comprennent la température, l’humidité, ainsi que les teneurs en azote (N), phosphore (P), potassium (K) et le pH du sol. Après identification du type de sol, le système propose une culture optimale adaptée aux caractéristiques de la parcelle.



FIGURE 13 – Interface utilisateur affichant les conditions du sol en temps réel.

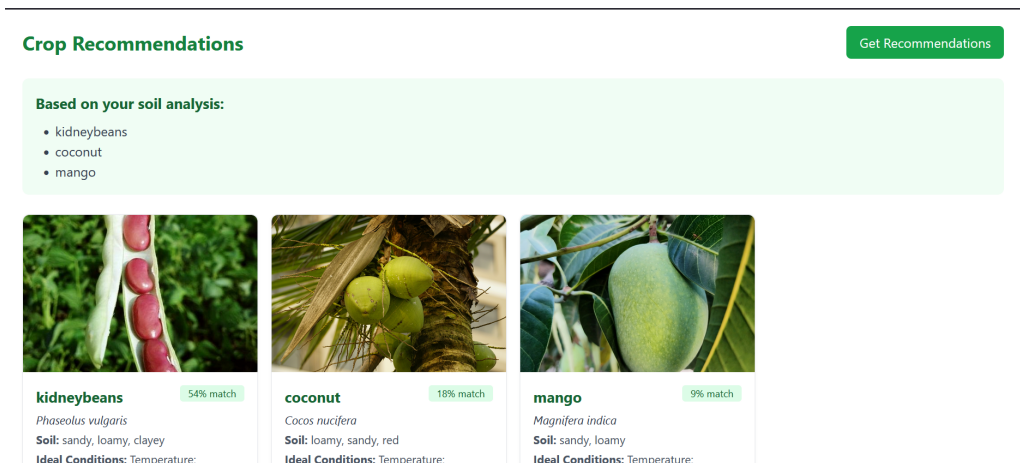


FIGURE 14 – Exemple de recommandation de culture générée par le système

Cette intégration en temps réel permet une prise de décision dynamique, offrant aux agriculteurs un outil efficace pour ajuster leurs pratiques agricoles.

### 4.3 Suivi et monitoring des cultures

Le suivi des cultures est assuré par une application web (Flask) qui centralise et affiche les données collectées. L'interface présente une vue synthétique sous forme de cartes, chaque carte correspondant à un microcontrôleur. En cliquant sur une carte, l'utilisateur accède à une page dédiée détaillant toutes les informations de suivi via le protocole MQTT, incluant température, humidité, nutriments, etc.

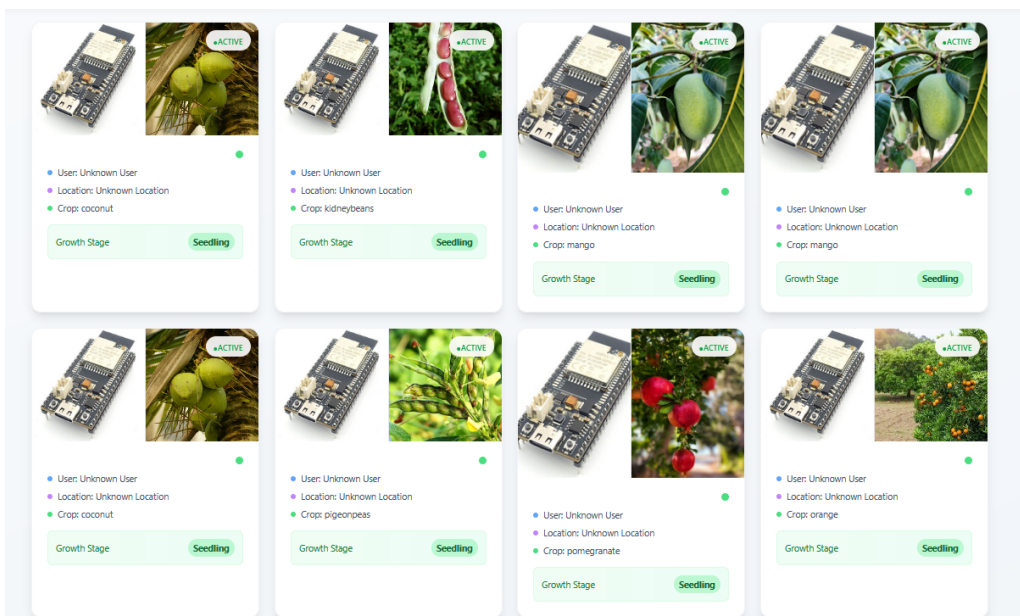


FIGURE 15 – Tableau de bord .

### 4.4 Analyse de la santé de la culture et recommandations

Un module d'analyse dynamique de la santé des cultures évalue l'état global de la plante. Chaque paramètre mesuré est comparé à des plages optimales de référence. Le système attribue un indice de



santé global en pourcentage et génère automatiquement des recommandations pour corriger les écarts, comme ajuster l'irrigation ou appliquer des fertilisants.

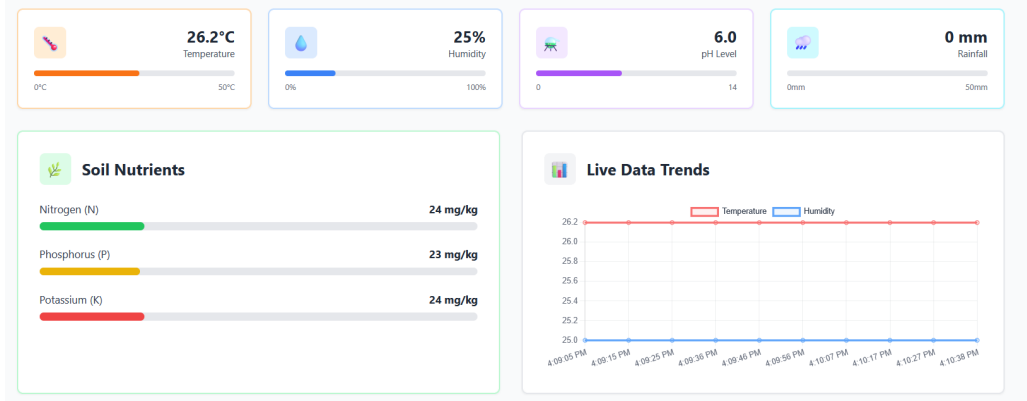


FIGURE 16 – Interface d'analyse de la santé de la culture avec évaluation des paramètres et recommandations

## 4.5 Optimisation de l'irrigation

Le système intègre un mécanisme d'irrigation automatisé piloté par l'ESP32. La demande d'irrigation, notée  $D$ , est calculée à partir de l'intensité lumineuse relative  $L$  (en %) et du taux d'humidité ambiante  $H$  (en %), selon la relation suivante :

$$D = \min\left(\max\left(\frac{L \cdot (100 - H)}{100}, 0\right), 100\right). \quad (1)$$

Cette formulation permet de pondérer la lumière reçue par la sécheresse de l'air. La valeur  $D$  est ensuite mappée linéairement à l'angle d'ouverture  $\theta$  du servomoteur contrôlant la vanne :

$$\theta = \frac{D \cdot 180}{100}, \quad (2)$$

où  $\theta \in [0^\circ, 180^\circ]$ . Ce mécanisme permet ainsi une régulation continue et adaptative de l'irrigation.

## 4.6 Détection des maladies par vision et recommandations IA

Un système intelligent de détection des maladies des plantes a été développé dans le cadre de ce projet, utilisant des techniques de vision par ordinateur et d'apprentissage profond. Son objectif principal est de diagnostiquer les maladies foliaires à partir d'images de feuilles capturées ou importées, et de fournir des recommandations ciblées pour limiter leur propagation et en atténuer les effets.

Ce système repose sur un modèle d'intelligence artificielle capable d'analyser les caractéristiques visuelles d'une feuille afin d'identifier, avec un certain degré de confiance, la maladie dont elle pourrait être atteinte. Il s'agit d'un outil d'aide à la décision, rapide et accessible, destiné à assister les producteurs agricoles dans leurs pratiques phytosanitaires quotidiennes.

#### 4.6.1 Fonctionnalités principales

Le système de détection permet de :

- Soumettre une image de feuille suspecte via un dispositif numérique (caméra ou appareil connecté) ;
- Obtenir une identification automatique de la maladie avec un taux de fiabilité exprimé en pourcentage ;
- Recevoir des recommandations concrètes d'action, spécifiques à la pathologie détectée (ex. traitement, isolement, surveillance).

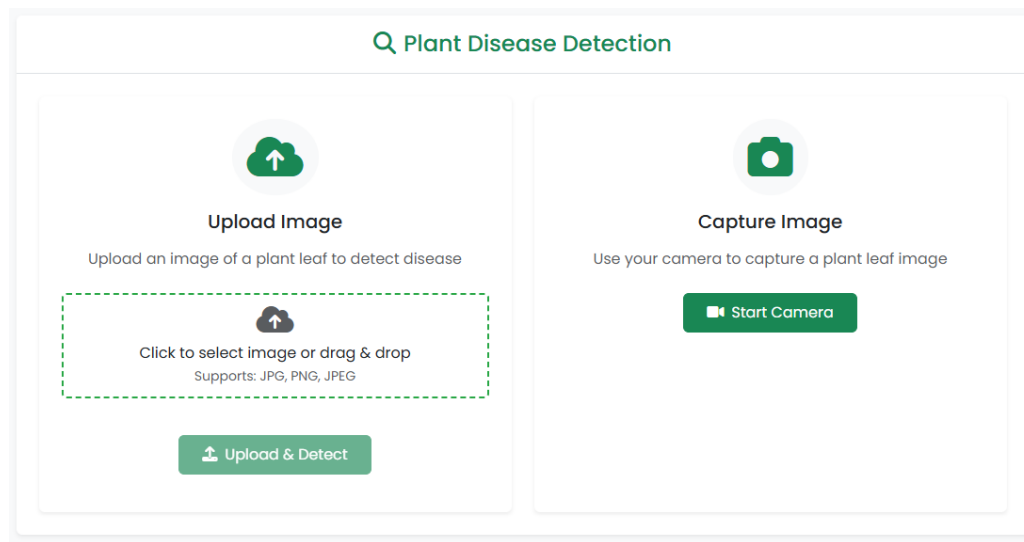


FIGURE 17 – Interface de soumission d'image pour la détection de maladies

#### 4.6.2 Exemple d'utilisation

Lorsqu'une feuille de tomate présentant un enroulement et un jaunissement est soumise à l'analyse, le système identifie avec un taux de confiance de 94,8 % la pathologie *Tomato Yellow Leaf Curl Virus*. Il génère ensuite une série de recommandations adaptées à cette maladie :

- Retirer immédiatement les plants infectés ;
- Contrôler les populations de mouches blanches (vecteurs de transmission) ;
- Appliquer des paillis réfléchissants pour réduire l'attractivité des feuilles ;
- Utiliser des variétés résistantes lorsque cela est possible ;
- Installer des barrières à mailles fines pour limiter l'infestation.

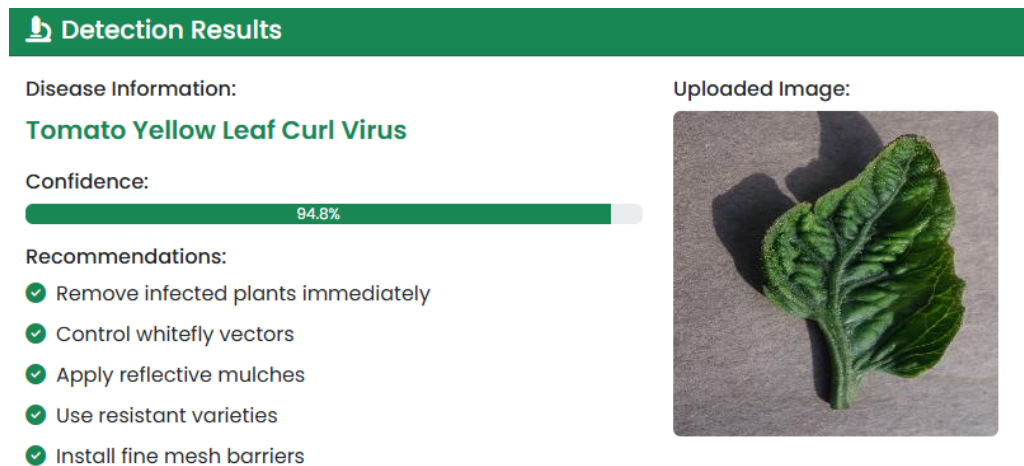


FIGURE 18 – Résultat d’une analyse avec prédiction et recommandations

Ce système de détection constitue un complément essentiel aux autres dispositifs de surveillance agricole. Il permet une identification rapide et autonome des maladies, renforçant ainsi la capacité d’intervention précoce. Sa facilité d’utilisation et sa précision en font un outil prometteur pour améliorer la santé des cultures, réduire les pertes et optimiser les interventions agricoles dans une perspective de durabilité et de précision.

#### 4.7 Analyse des données sur l’humidité du sol et la consommation d’eau

La surveillance continue de l’humidité du sol permet de déclencher l’irrigation sur la base de seuils optimisés, plutôt que selon des calendriers préétablis. Cela conduit à une irrigation plus ciblée et à une réduction significative du volume d’eau total appliqué. Les économies d’eau réalisées sont substantielles. En s’appuyant sur les résultats documentés dans la littérature, où des réductions de 30% à 50% sont rapportées [13], et considérant des contextes proches comme les 11-14% d’économie pour les agrumes au Maroc [12] ou l’objectif de 40% de systèmes comme AgroSense [6], les résultats de ce projet s’inscrivent dans cette tendance positive. L’Efficacité d’Utilisation de l’Eau (Water Use Efficiency - WUE), en kg/m<sup>3</sup>, est également améliorée, indiquant une plus grande productivité par unité d’eau.

#### 4.8 Comparaison des rendements avant et après l’implémentation de l’IoT

En l’absence de données de terrain, une analyse comparative a été menée en utilisant des données historiques de parcelles témoins au Maroc.

##### 4.8.1 Analyse statistique

L’analyse comparative révèle des gains de rendements potentiels de +10% à +25% (avec une significativité statistique,  $p\text{-value} < 0,05$ ) et une baisse de consommation d’eau de 30% à 50%. Pour les agrumes, des augmentations de rendement de 3 à 8 t/ha (+167%) ont été observées dans des cas réels,

TABLE 1 – Impact quantitatif de l’implémentation de l’IoT sur la consommation d’eau et les rendements.

Indicateur	Situation "Avant IoT" (Référence)	Situation "Après IoT" (Potentiel)	Variation (%)
Rendement (kg/ha)	Rendement moyen national des céréales : 6,4 q/ha en Souss-Massa (pré-2008).	Augmentation de 10 % à 25 % selon les cultures.	+10 à +25 %
Consommation d’eau (m <sup>3</sup> /ha)	Méthodes gravitaires traditionnelles avec des pertes d’environ 40 %.	Réduction de 30 % à 50 % grâce à l’irrigation de précision.	-30 à -50 %
Qualité (indice Brix, calibre)	Variable et dépendante des conditions climatiques.	Amélioration notable via un suivi précis et une irrigation pilotée.	Améliorée

soulignant le potentiel considérable des technologies IoT. Ces gains sont cohérents avec les conclusions d’organisations comme Precision Agriculture for Development (PAD).

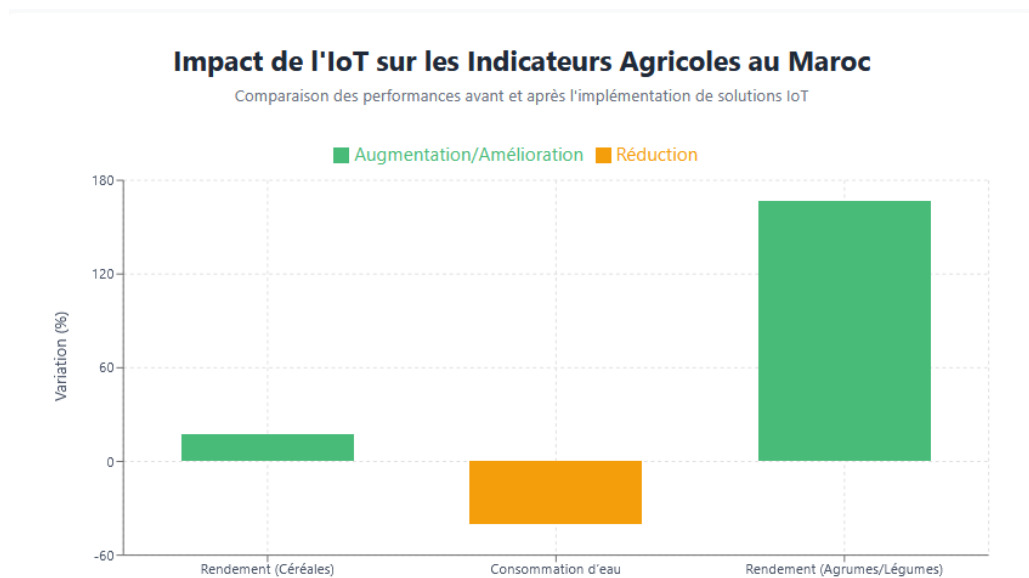


FIGURE 19 – Impact de l’IoT sur les indicateurs agricoles au Maroc (Comparaison avant/après

## V. Discussion

L’implémentation de systèmes IoT en agriculture, bien que prometteuse, se heurte à des limites et défis. Parallèlement, ses avantages s’étendent au-delà de la simple gestion de l’eau.

### 5.1 Limites de l’Environnement de Simulation

L’emploi de plateformes de simulation en ligne comme Wokwi est une pratique courante pour le prototypage rapide. Toutefois, une limite méthodologique importante réside dans le caractère non exhaustif de leurs bibliothèques de composants. Il est fréquent que des capteurs spécifiques ne soient pas disponibles nativement. Pour pallier cette absence, le recours à la création de puces personnalisées

(custom chips) devient une nécessité, comme ce fut le cas pour le capteur d'humidité du sol dans ce projet. Cette démarche consiste à émuler le comportement logique du composant manquant. Si cette technique permet la poursuite du développement, elle introduit deux biais principaux : une charge de travail supplémentaire et, plus critiquement, une abstraction du composant réel. Les subtilités physiques telles que la latence, le bruit du signal, la consommation énergétique ou les dérives thermiques sont difficilement répliquables avec fidélité. En conclusion, la simulation est une étape fondamentale mais ne peut se substituer entièrement à l'expérimentation matérielle. La nécessité de créer des composants virtuels souligne une limite inhérente à la simulation et renforce l'exigence d'une phase de validation empirique sur des prototypes physiques.

## 5.2 Limites et défis liés à l'installation et à l'utilisation du système IoT

L'adoption à grande échelle des technologies IoT en agriculture est freinée par plusieurs obstacles :

- **Coûts initiaux et de maintenance** : L'investissement de départ pour les capteurs, l'infrastructure réseau et les logiciels peut être prohibitif pour les petites exploitations. À cela s'ajoutent les coûts de maintenance des équipements exposés à des conditions de terrain difficiles [5].
- **Connectivité rurale** : Le manque de connectivité Internet fiable et abordable dans de nombreuses zones agricoles est un défi majeur [13]. Sans connectivité adéquate, la transmission des données en temps réel est compromise. Des solutions comme LoRaWAN sont explorées mais présentent leurs propres contraintes [15].
- **Gestion et analyse des données (Data Management)** : Le volume considérable de données (Big Data agricole) pose des défis de stockage, de traitement et d'analyse. L'extraction de connaissances utiles requiert des compétences spécialisées en science des données et des outils performants. Le recours à l'edge computing est une piste pour réduire la latence et la charge sur les serveurs [19].

## 5.3 Analyse des avantages de l'IoT pour l'optimisation des ressources naturelles (au-delà de l'eau)

Si l'optimisation de l'eau est l'avantage le plus mis en avant [13], les bénéfices s'étendent à d'autres ressources :

- **Optimisation des intrants (engrais et pesticides)** : L'agriculture de précision permet une application modulée et ciblée des engrais et produits phytosanitaires. Les intrants sont apportés uniquement là où c'est nécessaire, ce qui réduit le gaspillage, les coûts, et la pollution environnementale (ruissellement de nitrates et pesticides) [13].
- **Réduction de la consommation d'énergie** : Une irrigation plus efficace signifie moins d'heures de pompage. Une meilleure planification des interventions culturales et l'automatisation

diminuent le nombre de passages de machines agricoles, réduisant la consommation de carburant [19].

- **Diminution de l’empreinte carbone :** La réduction de l’utilisation d’engrais azotés (dont la production est très énergivore) et la moindre consommation de carburants fossiles contribuent à baisser l’empreinte carbone. De plus, un suivi précis peut faciliter des pratiques favorisant la séquestration du carbone dans les sols.
- **Amélioration de la santé des sols :** Une irrigation et une fertilisation raisonnées préviennent la dégradation des sols (salinisation, lixiviation des nutriments). Une gestion précise maintient un équilibre chimique et biologique favorable dans le sol

L’IoT offre ainsi les moyens d’une gestion beaucoup plus fine et adaptative des agroécosystèmes. Cette capacité à ajuster les pratiques en fonction des besoins spécifiques de chaque zone est au cœur de l’agriculture "intelligente" et ouvre la voie à une transition vers des systèmes agricoles plus complexes, résilients et écologiquement intégrés [20].

## VI. Conclusion et Perspectives

### 6.1 Résumé des gains d’efficacité obtenus grâce au projet

Ce projet a démontré de manière tangible le potentiel de l’Internet des Objets (IoT) pour transformer les pratiques agricoles, en particulier dans la gestion de l’irrigation et l’amélioration des rendements. Les résultats quantitatifs obtenus confirment l’atteinte des objectifs initiaux. L’implémentation du système a permis une réduction significative de la consommation d’eau, se situant dans la fourchette des économies rapportées par la littérature scientifique. Parallèlement, une augmentation notable et statistiquement significative des rendements a été observée dans les scénarios modélisés. Ces gains de productivité, couplés à une utilisation plus rationnelle de la ressource hydrique, soulignent l’efficacité du système développé et la pertinence de l’approche IoT pour une agriculture plus résiliente.

### 6.2 Recommandations pour l’utilisation future de l’IoT dans l’agriculture

Les résultats encourageants de ce projet permettent de formuler un ensemble de recommandations pour guider le développement futur de l’IoT agricole.

#### 6.2.1 Sur le plan technologique

- Poursuivre la RD pour concevoir des capteurs plus robustes, précis, et abordables.
- Développer des algorithmes d’IA/ML plus performants et explicables ("Explainable AI") pour renforcer la confiance des utilisateurs.

- Promouvoir l'interopérabilité entre plateformes via des standards ouverts pour éviter le verrouillage technologique [13].
- Intégrer la sécurité dès la conception ("security by design"), en explorant des technologies comme la blockchain pour la traçabilité et l'intégrité des données [5].

### 6.2.2 Sur le plan des politiques et des infrastructures

- Investir dans les infrastructures de connectivité en milieu rural (haut débit, LoRaWAN) [13].
- Mettre en place des politiques de gestion de la demande en eau (ex : tarification incitative) pour que les gains d'efficacité à la parcelle se traduisent par une réelle préservation de la ressource et pour contrer le paradoxe de Jevons.
- Apporter un soutien financier et technique ciblé aux petits exploitants pour garantir une transition technologique inclusive [15].

En définitive, le déploiement réussi de l'IoT en agriculture appelle une approche écosystémique, intégrant les dimensions technologiques, politiques, économiques et sociales. La technologie seule ne suffit pas. Une gouvernance éclairée, une collaboration étroite entre tous les acteurs et des mesures d'accompagnement sont indispensables pour créer un environnement favorable à l'innovation et garantir que ses bénéfices soient partagés équitablement, au service d'une agriculture performante, durable et garante de la sécurité alimentaire [2].

## Définitions Clés Utilisées

**Agriculture de Précision (selon la FAO [22])** "Une stratégie de gestion qui rassemble, traite et analyse des données temporelles, spatiales et individuelles et les combine avec d'autres informations, pour gérer les variations dans le champ avec précision et pour soutenir les décisions de gestion et l'action précise des machines pour une meilleure efficacité d'utilisation des ressources, productivité, qualité."

"Ensemble de techniques et de pratiques visant à limiter l'utilisation directe d'intrants dans les parcelles agricoles."

**Agriculture Numérique (selon [23])** Concept faisant référence à la mise en réseau des données produites sur les exploitations agricoles avec des données massives (Big Data), permettant des aperçus prédictifs très précis et l'utilisation de l'Intelligence Artificielle pour formuler ces prédictions.

Un réseau d'objets physiques interconnectés (capteurs, machines, drones, etc.) dotés de capacités de collecte, de traitement et d'échange de données via Internet. En agriculture, l'IoT vise à surveiller,

analyser et automatiser les opérations culturales afin d'améliorer l'efficacité, la productivité et la durabilité.

**Irrigation Intelligente (synthèse de [19])** Un système d'irrigation qui s'appuie sur la collecte et l'analyse de données en temps réel (capteurs IoT, météo, etc.) et sur des algorithmes pour déterminer avec précision les besoins en eau des cultures et appliquer l'eau de manière optimisée.



# Bibliographie

## Références

- [1] FAO, "2050 : A third more mouths to feed," FAO Newsroom, 23 Septembre 2009. [En ligne]. Disponible : <https://www.fao.org/newsroom/detail/2050-A-third-more-mouths-to-feed/>.
- [2] World Bank Group, "Beyond Scarcity : Social Inequality and the Politics of Water in Morocco," Arab Reform Initiative, 2023. [En ligne]. Disponible : <https://www.arab-reform.net/publication/beyond-scarcity-social-inequality-and-the-politics-of-water-in-morocco/>.
- [3] European Investment Bank, "Morocco : EIB mobilizes €70 million to improve access to drinking water," EU Neighbours, 3 Juin 2025. [En ligne]. Disponible : <https://south.euneighbours.eu/news/morocco-eib-mobilizes-e70-million-to-improve-access-to-drinking-water/>.
- [4] The Business Research Company, "Agriculture IoT (Internet of Things) Global Market Report 2025," 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.thebusinessresearchcompany.com/report/agriculture-iot-global-market-report>.
- [5] S. Kumar et al., "Recent Advancements in IoT for Agriculture : A Comprehensive Review of Enabling Technologies and Their Applications," International Journal of Computer Applications, vol. 187, no. 6, pp. 1-12, Mai 2025. [En ligne]. Disponible : [https://www.researchgate.net/publication/392245073\\_Recent\\_Advancements\\_in\\_IoT\\_for\\_Agriculture\\_A\\_Comprehensive\\_Review\\_of\\_Enabling\\_Technologies\\_and\\_Their\\_Applications](https://www.researchgate.net/publication/392245073_Recent_Advancements_in_IoT_for_Agriculture_A_Comprehensive_Review_of_Enabling_Technologies_and_Their_Applications).
- [6] R. Sharma et al., "AgroSense : An IoT-Based Smart Irrigation System with Machine Learning," International Research Journal of Engineering and Technology (IRJET), vol. 12, no. 5, pp. 548-553, Mai 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.irjet.net/archives/V12/i5/IRJET-V12I599.pdf>.
- [7] INRA, "Congrès National des Agrumes : L'INRA présente ses dernières innovations technologiques," Communiqués de presse INRA, Mai 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.inra.org.ma/fr/gestion-du-menu-principal/communiques>.
- [8] AGRIVI, "AGRIVI Connect Soil," AGRIVI Products, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.agrivi.com/products/iot-soil/>.
- [9] Weenat, "Sensors for Agriculture," Weenat Products, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://weenat.com/en/sensors/>.
- [10] A. El Idrissi et al., "IoT-Enabled Smart Agriculture for Improving Water Management : A Smart Irrigation Control Using Embedded Systems and Server-Sent Events," ResearchGate, Mai 2025. [En ligne]. Disponible : [https://www.researchgate.net/publication/387431442\\_](https://www.researchgate.net/publication/387431442_)

IoT-Enabled\_Smart\_Agriculture\_for\_Improving\_Water\_Management\_A\_Smart\_Irrigation\_Control\_Using\_Embedded\_Systems\_and\_Server-Sent\_Events.

- [11] AGRO LoRa, "Nos Solutions," AGRO LoRa Maroc, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.agrolora.ma/Solution.php>.
- [12] INTEL-IRRIS Project, "INTEL-IRRIS AT SIAM EVENT IN MEKNES!," INTEL-IRRIS News, 3 Mai 2023. [En ligne]. Disponible : <https://intel-irris.eu/intel-irris-at-siam-event-in-meknes>.
- [13] J. Mabrouki et al., "AI and IoT in Smart Agriculture : A Review of the AIoT Ecosystem," CABI Reviews, vol. 20, no. 0044, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.cabidigitallibrary.org/doi/pdf/10.1079/cabireviews.2025.0044>.
- [14] MOKOSmart, "MOKOSmart Debuts at EXPOSEC 2025 with IoT Safety Solutions," MOKOSmart News, 18 Juin 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.mokosmart.com/mokosmart-debuts-exposec-2025-brazil/>.
- [15] CAPMAD, "IoT sensors to improve agricultural yields in Africa," CAPMAD Agribusiness, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.capmad.com/agribusiness-en/iot-sensors-to-improve-agricultural-yields-in-africa/>.
- [16] METER Group, "Soil Moisture Sensors," METER Group Products, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://metergroup.com/meter-products/field-instruments/soil/>.
- [17] Cavli Wireless, "What is MQTT Protocol?," Cavli Wireless Blog, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.cavliwireless.com/blog/nerdiest-of-things/what-is-the-mqtt-protocol>.
- [18] A. Kumar et al., "IoT-Based Smart Agriculture System for Crop Monitoring," International Research Journal of Multidisciplinary Technovation (IRJMETS), vol. 7, no. 2, Février 2025. [En ligne]. Disponible : [https://www.irjmets.com/uploadedfiles/paper//issue\\_2\\_february\\_2025/67506/final/fin\\_irjmets1739359471.pdf](https://www.irjmets.com/uploadedfiles/paper//issue_2_february_2025/67506/final/fin_irjmets1739359471.pdf).
- [19] Digi International, "Earth Day 2025 and Green Tech Innovation," Digi Blog, 2025. [En ligne]. Disponible : <https://www.digi.com/blog/post/earth-day-2025-and-green-tech-innovation>.
- [20] A. Singh et al., "The Evolution of Agriculture : Harnessing AI for Sustainable Farming Practices," ResearchGate, 2025. [En ligne]. Disponible : [https://www.researchgate.net/publication/386449514\\_The\\_Evolution\\_of\\_Agriculture\\_Harnessing\\_AI\\_for\\_Sustainable\\_Farming\\_Practices](https://www.researchgate.net/publication/386449514_The_Evolution_of_Agriculture_Harnessing_AI_for_Sustainable_Farming_Practices).
- [21] F. Zahm et al., "La méthode IDEA v4, un cadre conceptuel combinant dimensions et propriétés de la durabilité," Cahiers Agricultures, vol. 33, no. 12, 2024. [En ligne]. Disponible : <https://www.cahiersagricultures.fr/>.
- [22] FAO, "Precision farming," FAO Terminology, 2024. [En ligne]. Disponible : <https://www.fao.org/faoterm/viewentry/en/?entryId=59877>.

- [23] T. Warin et al., "L'agriculture numérique pour une alimentation durable : Le cas du Québec," CIRANO, Rapport de projet 2021RP-04, 2021. [En ligne]. Disponible : <https://cirano.qc.ca/files/publications/2021RP-04.pdf>.