

REPUBLIQUE ALGERIENNE DEMOCRATIQUE ET POPULAIRE

الجمهورية الجزائرية الديمقراطية الشعبية

MINISTRY OF HIGHER EDUCATION
AND SCIENTIFIC RESEARCH

HIGHER SCHOOL IN APPLIED SCIENCES
--T L E M C E N--



المدرسة العليا في العلوم التطبيقية
École Supérieure en
Sciences Appliquées

وزارة التعليم العالي والبحث العلمي

المدرسة العليا في العلوم التطبيقية
-تلمسان-

Mémoire de fin d'étude

Pour l'obtention du diplôme de Master

Filière : Génie industriel
Spécialité : Management industriel et logistique

Présenté par :
Imen DJERABA
Mohammed El Amine GHENIM

Thème

Développement d'un système d'aide à la
décision pour la gestion de la ligne de
production de **Général Emballage SPA**

Soutenu publiquement, le **06/07/2022**, devant le jury composé de :

Mme Latèfa GHOMRI	Professeur	Univ. Tlemcen	Présidente
M Fouad MALIKI	MCB	ESSA. Tlemcen	Directeur de mémoire
M Moussa CHENINI	MCA	ESM. Tlemcen	Co- Directeur de mémoire
M Mustapha Anwar BRAHAMI	MCA	ESSA. Tlemcen	Examinateur
Mme Elyasmine KADAOUI	MAA	ESSA. Tlemcen	Examinatrice
Mustapha MEZGHRANI	Directeur maintenance	General Emballage	Invité

Année universitaire : 2021/2022

Résumé :

Un système d'aide à la décision est un élément du système d'information de gestion. Il se distingue du système d'informations par sa principale fonction qui consiste à fournir non seulement les informations, mais aussi les outils d'analyse nécessaires à la prise de décision. Nous avons conçu à travers ce projet deux systèmes pour améliorer la stratégie de prise de décision et par conséquent assurer une meilleure gestion du système de production de l'entreprise GENERAL EMBALLAGE. Deux applications sont développées, la première est basée sur l'intelligence artificielle en utilisant un apprentissage afin de décider de la conformité des produits et la deuxième est développée avec VBA Excel et permet de visualiser les réglages possibles pour éviter les mal-conformités.

Mots-clés : Intelligence artificielle, Excel VBA, Système de production.

Abstract :

The decision support system is one of the elements of the management information system. It differs from the executive information system in that its primary function is to provide not only information, but also the analytical tools necessary to make decisions. In this project, two systems were designed to improve vision and ensure the right choice of decisions in real time. Firstly, we designed a system based on artificial intelligence where we performed a learning to know the conformity of a product, then we made a system using VBA Excel that visualizes the possible settings to avoid any mal-conformity.

Keywords : Artificial Intelligence, Excel VBA, Production System.

المخلص

يشكل نظام دعم القرارات أحد مكونات نظام المعلومات الإدارية. وهو يختلف عن نظام المعلومات التنفيذي من حيث أن وظيفته الأساسية لا تتمثل في توفير المعلومات فحسب، بل أيضا في توفير الأدوات التحليلية اللازمة لاتخاذ القرارات.

في هذا المشروع، تم تصميم نظامين لتحسين الرؤية وضمان الاختيار الصحيح للقرارات في الوقت الفعلي. أولاً، صممنا نظاماً يعتمد على الذكاء الاصطناعي حيث تعلمنا معرفة مطابقة المنتج، ثم صنعنا نظاماً باستخدام VBA Excel يتخيل التعديلات المحتملة لتجنب أي امثال سيء.

Remerciements

Comme chaque étudiant, nous sommes passés par des hauts et des bas au cours de notre cursus. Alors, je tiens à remercier toutes les personnes qui ont contribué au succès de nos études et notre projet de fin d'étude et qui nous ont aidé lors de la rédaction de ce mémoire.

Nous voudrions dans un premier temps remercier notre encadrant et le chef de filière Génie Industriel, M. Fouad MALIKI pour sa patience, sa disponibilité et surtout ses judicieux conseils, qui ont contribué à alimenter notre réflexion. Et aussi, Mme. Amina OUHOUD, pour qui nous a énormément aidé lors de notre projet. Et tous les professeurs au sein de l'école supérieure des sciences appliquées de Tlemcen qui ont tellement ajouté à nos compétences personnelles autant que professionnelles et qui nous avons un énorme plaisir d'être leurs étudiants, citant parmi eux Mme Amina OUHOUD, M. Mohammed BENNEKROUF.

Nous désirons aussi remercier toute l'équipe de Général emballage, notre tuteur M. Nassim BEZOUÏ et notre dirigeant au sein de l'entreprise Mustapha MEZGHRANI qui nous ont fournis tous types d'aide au cours de mon stage.

Imen DJERABA

Mohammed El Amine GHENIM

Dédicace

Je dédie ce travail à mes chers parents, Miloud DJERABA et Fatima Zohra ZIANE CHERIF, pour tous leurs sacrifices, leur amour, leur tendresse, leur soutien et leurs prières tout au long de mes études, Merci d'être mon papa et maman, vous serez toujours les premiers à qui je compte et ma force pour vivre.

À ma sœur Soumia, mon frère, pour leurs encouragements permanents et leur soutien moral.

À ma deuxième famille, Ghezlane, Hanifa Yassmine, alya, Mme Amani Hejla AZZI, Wafaa Mbarka et Rym. Merci d'exister, mon monde sans vous serait sans saveur. Je ne trouve pas les mots justes et sincères pour vous exprimer mon affection et mes sentiments, vous êtes pour moi des sœurs et des amies sur lesquelles je peux compter. À mes amis les Amine, Abd El Karim, Adnane. En témoignage de l'amitié qui nous unit et en souvenir de tous les moments passés ensemble, je vous dis merci et je vous souhaite du succès et du bonheur.

À mes amies d'enfance, Noor, Hanaa et Nesrine, ma source de joie.

À mon binôme, mon bras droit, Amine, pour son soutien moral, sa patience et sa compréhension tout au long de ce projet.

"Imen DJERABA"

Table des matières

Remerciements	ii
Dédicace	iii
Introduction	1
1 Intelligence artificielle	3
1.1 Introduction	3
1.1.1 Définition de l'intelligence artificielle	3
1.1.2 Fondements de l'intelligence artificielle	4
1.1.3 Histoire de l'intelligence artificielle	6
1.2 Machine Learning & Deep Learning	8
1.3 Principaux algorithmes du Machine Learning	9
1.3.1 Les algorithmes d'apprentissage supervisés pour la régression	9
1.3.2 Les algorithmes pour les apprentissages non su- pervisés	13
1.4 Réseaux de neurones	14
1.4.1 Le perceptron	14
1.4.2 Données linéairement séparables	15
1.4.3 La fonction d'activation	15

1.4.4	La rétro propagation de l'erreur	18
1.4.5	Les fonctions de perte	19
1.4.6	La descente de gradient	19
1.4.7	Le biais, un neurone particulier	20
1.5	Conclusion	20
2	Contexte général et Étude théorique	21
2.1	Contexte général du stage	21
2.1.1	Présentation de l'entreprise	22
2.1.2	Historique	23
2.1.3	Identification de l'entreprise et sa forme juridique	24
2.1.4	Situation géographique	24
2.1.5	La gamme de produits fabriqués	24
2.1.6	Organigramme de la direction générale	26
2.1.7	L'unité de production d'Oran	27
2.2	Étude théorique	28
2.2.1	Notions relatives au sujet de stage	28
2.2.2	L'unité de production du carton ondulé en plaques	29
2.2.3	La transformation	34
2.3	Conclusion	35
3	Développement d'applications d'aide à la décision pour l'entreprise Général Emballage	36
3.1	Classification de la conformité du carton ondulé par rap- port à la qualité	37
3.1.1	Présentation de la base de données	37
3.1.2	L'outil utilisé	37
3.1.3	Les bibliothèques utilisées	38

3.1.4	Définition du problème à résoudre	40
3.1.5	Acquisition des données d'apprentissage	40
3.1.6	Préparer et nettoyer les données	40
3.1.7	Analyser et explorer les données	43
3.1.8	Choix d'un modèle de prédiction et résolution du problème	48
3.2	Détermination des réglages requis à partir des types des défauts et des causes possibles	52
3.3	Conclusion	54
	Conclusion	56
	Bibliographie	57

Liste des figures

1.1	Différence entre Machine Learning & Deep Learning	8
1.2	Description du neurone formel	15
1.3	Fonction de seuil binaire	16
1.4	Fonction sigmoïde ou courbe en S	17
1.5	Fonction tangente hyperbolique	17
2.1	Général Emballage logo	21
2.2	L'historique de Général emballage	23
2.3	Situation géographique d'Unité Général Emballage d'ORAN	24
2.4	Organigramme de la direction générale de l'entreprise Général Emballage	26
2.5	Plan de masse de l'usine d'Oran	27
2.6	Vue générale schématique d'une onduleuse	30
3.1	Google Colaboratory logo	38
3.2	Importation des données d'apprentissage	40
3.3	Diagramme de dispersion	46
3.4	Matrice de corrélation	47
3.5	Ajouter un défaut	52
3.6	Ajouter un défaut	53
3.7	Réglages à faire	54

3.8 Résultats 54

Liste des tableaux

1.1	Comparaison sommaire de ressources brutes dont disposent le superordinateur IBM Blue Gene, un ordinateur personnel typique de 200, et le cerveau humain.	5
2.1	Produits fabriqués par Général Emballage	26
2.2	types de papiers/grammages utilisés chez Général Emballage	28
2.3	principaux types du carton ondulé	29

Introduction

L'intelligence artificielle est en train de se faire une place dans les entreprises, ceci est principalement dû à la révolution technologique qui transforme tous les métiers, et au gain en temps et en efforts qu'offrent les algorithmes de l'IA.

L'utilisation de l'IA permet de développer des systèmes d'aide à la décision basés sur les données des entreprises leur permettant ainsi de fournir un service à forte valeur ajoutée dans un environnement professionnel concurrentiel.

Réalisé au sein de l'usine d'Oran de l'entreprise **GÉNÉRAL EMBALLAGE**, notre stage nous a permis de développer deux applications offrant à l'entreprise la possibilité de décider de la conformité du carton par rapport à la qualité en utilisant une interface permettant de saisir les paramètres du carton et d'utiliser un algorithme de l'IA en se basant sur une base de données de l'entreprise. La deuxième application est développée avec Excel VBA et se présente comme un système d'aide à la décision permettant de définir les réglages à effectuer pour l'onduleuse en se basant sur les types de défauts et les causes possibles.

Ce mémoire est organisé en trois chapitres, le premier explique les concepts de base relatifs à l'intelligence artificielle avec une description de son historique, ses applications ainsi que ses différents algorithmes.

L'organigramme et la gamme de produits de l'entreprise **GÉNÉRAL EMBALLAGE** sont présentés dans le deuxième chapitre. Une description détaillée de l'unité de production d'Oran est présentée tout en détaillant les différentes étapes du processus industriel.

Le dernier chapitre est consacré à l'explication des applications développées durant notre stage. Les différentes étapes d'implémentation ainsi que l'apport apporté pour l'entreprise est précisé, montrant ainsi la valeur ajoutée de ce projet.

Ce mémoire est clôturé par une conclusion générale et quelques perspectives du travail réalisé.

Chapitre 1

Intelligence artificielle

1.1 Introduction

Pendant plusieurs années, nous avons essayé de comprendre le processus de la pensée et l'intelligence d'un être humain, à connaître une simple créature vivante peut percevoir un monde bien plus étendu et complexe que lui-même. Le domaine de l'intelligence artificielle va encore plus loin ; il tente non seulement de comprendre des entités intelligentes, mais aussi d'en construire.

L'IA est une des spécialités les plus récentes parmi les sciences et l'ingénierie. Elle est composée d'une grande diversité de sous-disciplines où nous allons citer cette diversité dans ce chapitre à travers des notions bien précises.

Dans ce chapitre, nous allons définir l'intelligence artificielle avec ses fondements et ses types. Ensuite, nous allons aborder le concept de Machine Learning et ses principaux algorithmes, puis nous découvrirons l'usage des réseaux de neurones.

1.1.1 Définition de l'intelligence artificielle

Il existe plusieurs définitions de l'intelligence artificielle qui s'ordonnent selon deux dimensions : **Les processus de la pensée et du raisonnement** et **Le comportement** .

— **Les processus de la pensée et du raisonnement :** " La nouvelle tentative et passionnante d'amener les ordinateurs à penser... des machines dotées d'un esprit au sens le plus littéral." (Haugeland, 1985)

"L'étude des moyens informatiques qui rendent possibles la perception, le raisonnement et l'action." (Winston, 1992)

— **Le comportement :** "L'art de créer des machines capables de prendre en charge des fonctions exigeant de l'intelligence quand elles sont réalisées par les gens." (Kurzweil, 1990)

"L'IA... étudie le comportement intelligent dans des artefacts." (Nilson, 1998)

L'intelligence artificielle se base sur quatre approches, qui ont été suivies par différentes personnes avec différentes méthodes. ces approches sont : **le test de Turing :** agir comme des humains, **l'approche cognitive :** penser comme des humains, **les lois de la pensée :** penser rationnellement et **l'approche de l'agent rationnel :** agir rationnellement.

1.1.2 Fondements de l'intelligence artificielle

Philosophie

Les philosophes ont restitué l'IA concevable en supposant que l'esprit puisse être considéré à certains égards comme une machine, qu'il agit sur des connaissances encodées dans un langage interne et que la pensée peut permettre de choisir les actions à entreprendre.¹

Mathématiques

Les mathématiciens ont créé les outils importants à la manipulation d'énoncés logiques ou probabilistes. Ils ont aussi déterminé les bases du calcul et du raisonnement algorithmique.

1. Stuart Russell et Peter Norving, 2010. Intelligence artificielle : avec plus de 500 exercices. Pearson.

Économie

Les économistes ont formalisé le problème de la prise de décisions qui maximisent les bénéfices prévisibles pour le donneur d'ordres.

Neurosciences

Les neurosciences apprennent à connaître le système nerveux et en particulier le cerveau et sa manière de pensée. Le cerveau et l'ordinateur ont des caractéristiques un peu différentes, dont le tableau comparatif 1.1 explique la différence entre le superordinateur, l'ordinateur personnel et le cerveau humain. D'après cette comparaison, on distingue qu'un ordinateur de capacité virtuellement infinie, il ne sera pas capable d'atteindre le niveau d'intelligence du cerveau à ce jour-là.

	Superordinateur	Ordinateur personnel	Cerveau humain
Unité de traitement	10 ⁴ CPU 10 ¹² transistors	4 CPU 10 ⁹ transistors	10 ¹¹ neurones
Unité de stockage	10 ¹⁴ bits en RAM 10 ¹⁵ bits sur disque	10 ¹¹ bits en RAM 10 ¹³ bits sur disque	10 ¹¹ neurones 10 ¹⁴ synapses
Durée de cycles	10 ⁻⁹ secondes	10 ⁻⁹ secondes	10 ⁻³ secondes
Opérations /sec	10 ¹⁵	10 ¹⁰	10 ¹⁷
Transactions mémoire/ sec	10 ¹⁴	10 ¹⁰	10 ¹⁴

TABLEAU 1.1 – Comparaison sommaire de ressources brutes dont disposent le superordinateur IBM Blue Gene, un ordinateur personnel typique de 200, et le cerveau humain.

Psychologie

Les psychologues ont opté l'idée selon laquelle les êtres vivants peuvent être vus comme des machines de traitements de l'information.

Ingénierie informatique

Les informaticiens ont fourni les machines de plus en plus puissantes qui rendent l'exécution de l'intelligence artificielle possible.

Théorie de contrôle et cybernétique

La théorie du contrôle traite de la conception de machines opérant de manière optimale à partir du feed-back fourni par l'environnement. À l'origine, les outils mathématiques utilisés par cette discipline étaient différents de ceux de l'IA, mais ces deux domaines seront se rapprocher l'un de l'autre.

Linguistique

La linguistique moderne et l'IA sont de la même époque, et elles se croisent dans un domaine hybride appelé linguistique computationnelle (traitement automatique du langage naturel).

1.1.3 Histoire de l'intelligence artificielle

L'intelligence artificielle n'est pas un concept nouveau et a connu depuis les années 50 des phases d'essor et ralentissements. Voici quelques dates clés et périodes de cette science :²

1943 : publication par Warren Mc Culloch (États-Unis) et Walter Pitts (États-Unis) d'un article fondateur sur le neurone formel.

1950 : évaluation de l'intelligence d'une machine par le test de **Turing** conçu par Alan Turing (Angleterre).

1951 : premier programme d'IA réalisé par Christopher Strachey (Angleterre) et Dietrich Prinz (Allemagne) sur un Ferranti Mark 1. Ce premier programme permettait de jouer aux dames contre une machine.

1951 : construction de la machine SNARC (Stochastic Neural Analog Reinforcement Calculator) par Marvin Minsky (États-Unis) réalisant, physiquement, avec des tubes à vide, des réseaux de neurones formels capables d'apprendre automatiquement les poids synaptiques en s'inspirant des principes dégagés par Donald Hebb (Psychologue et neuropsychologue).

1956 : l'intelligence artificielle est reconnue comme discipline académique.

1957 : proposition par Franck Rosenblatt (États-Unis) du premier réseau de neurones à couches appelé la perceptron.

2. Aurélien VANNIEUWENHUYZE ; Intelligence artificielle vulgarisée : le Machine Learning et le Deep Learning par la pratique. Éditions ENI - septembre 2019.

1965 : naissance du premier programme interactif créé par Joseph Weizenbaum (Allemagne) nommé Eliza simulant un psychothérapeute. Ce programme étant capable de dialoguer en langage naturel comme le font les chatbots que nous connaissons de nos jours.

1967 : Richard Greenblatt (États-Unis) inventeur du langage LISP, développe un programme capable de jouer aux échecs et de rivaliser des joueurs lors de tournois.

1969 : Marvin Minsky (États-Unis) et Seymour Papert (États-Unis), dans leur ouvrage Perceptrons, démontrent les limites des réseaux de neurones. Notamment le fait qu'ils n'étaient pas capables de traiter des problèmes non linéairement séparables. Ces démonstrations sonnent l'arrêt des financements dans la recherche de ce domaine.

1970-1980 : par les limitations à la fois scientifiques et technologiques, les projets d'intelligence artificielle n'aboutissent pas. Par conséquent, les financements publics furent limités et les industriels se détournèrent de l'intelligence artificielle. Cette période est communément nommée **l'hiver de l'intelligence artificielle**.

1980-1990 : cette décennie fut l'âge d'or des systèmes experts. Un système expert étant un programme permettant de répondre à des questions à l'aide de règles et de faits connus, mais se limitant à un domaine d'expertise précis.

1990 : l'intelligence artificielle connaît son second hiver du fait que la maintenance de systèmes experts devenait difficile (leur mise à jour devenait compliquée), que leur coût était élevé et que leur champ d'action limité à un seul domaine précis devenait problématique.

2009 : lancement par Google de son projet de voiture autonome.

2011 : Watson, le supercalculateur d'IBM conçu pour répondre à des questions formulées en langage naturel, est vainqueur du jeu Jeopardy. **2012** : alors qu'Alex Krizhevsky (États-Unis), Ilya Sutskever (États-Unis) et Geoffrey Hinton (États-Unis) publient leurs résultats de classification d'images sur la base de données ImageNet à l'aide d'un réseau de neurones convolutif, l'équipe Google Brain conçoit un réseau de neurones capable de reconnaître les chats sur les vidéos YouTube.

2014 : les équipes de Facebook conçoivent un programme nommé Deep Face capable de reconnaître des visages avec seulement 3% d'erreur.

2016 : les équipes de DeepMind, une filiale de Google, développent le programme Alphago mettant en échec Lee Sedol, l'un des meilleurs joueurs de Go.

2017 : Alphago bat à présent Ke Jie le champion du monde du jeu de Go avec un score de 3 à 0.

2019 : l'intelligence artificielle s'ouvre au grand public à l'aide des enceintes connectées Alexa d'Amazon capables d'interpréter et de répondre à des questions courantes.

1.2 Machine Learning & Deep Learning

L'intelligence artificielle se décline en deux parties. La première est le Machine Learning, se basant sur l'utilisation des statistiques pour donner la faculté aux machines "d'apprendre", quant à la seconde partie appelée Deep Learning (apprentissage profond), il s'agit d'algorithmes capables de s'améliorer de façon autonome grâce des modélisations telles que les réseaux de neurones inspirés du fonctionnement du cerveau humain reposant sur un grand nombre de données.

Pour y parvenir, nous avons besoin d'apprendre à notre machine comment réaliser ces tâches par le biais d'algorithmes conçus à partir de modèles statistiques. C'est ce que l'on appelle le Machine Learning.

Le Deep Learning est quant à lui une branche du Machine Learning s'appuyant sur l'usage de neurones artificiels s'inspirant du cerveau humain. Ces neurones sont organisés en couches donnant alors une notion de profondeur (deep) au réseau de neurones.

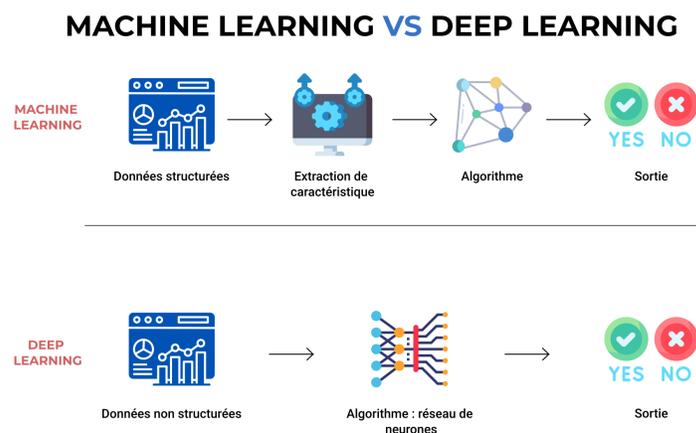


FIGURE 1.1 – Différence entre Machine Learning & Deep Learning

1.3 Principaux algorithmes du Machine Learning

Réaliser un apprentissage supervisé consiste à fournir à la machine des données étiquetées (labellisées) et propices à l'apprentissage. C'est-à-dire que nous allons analyser et préparer les données et leur donner une signification. C'est à partir de cette signification que la machine va réaliser son apprentissage. L'objectif étant d'indiquer à la machine que pour une série de données et pour une observation précise, la valeur à prédire est un chat, un chien ou bien une autre valeur.

Lorsqu'il s'agit de prédire une valeur, nous parlerons alors de **régression**, dans le cas contraire, nous parlerons de **classification**. Prédire le pourcentage de réussite d'une équipe de football lors d'un match est régression, prédire que la photo affichée est un chat ou un chien est une classification.

1.3.1 Les algorithmes d'apprentissage supervisés pour la régression

La régression linéaire univariée

Cet algorithme cherche à établir, sous forme d'une droite, une relation entre une variable expliquée et une variable explicative.

En d'autres termes, les données d'une série d'observations sont représentées sous forme d'un nuage de points et l'on cherche à trouver une droite passant au plus près de ces points.

La régression linéaire multiple

Dans la régression linéaire multivariée, nous allons utiliser plusieurs variables explicatives. Une étape importante lors de l'utilisation de multiples variables explicatives est leur **normalisation** (mise à l'échelle).

La mise à l'échelle (scaling) va donc consister à faire en sorte que la moyenne de chaque série d'observations soit égale à 0, que la variance et l'écart-type soient égaux

à 1. Cette méthode est également appelée centrage de réduction.

Une fois cette étape réalisée, nous pouvons passer à la prédiction grâce à **la méthode de descente de gradient** ou bien encore **la méthode des moindres carrés**. Ces deux méthodes prenant en compte les différentes variables explicatives mise à l'échelle dans le but de prédire la variable expliquée.

La méthode de descente de gradient

Cette notion est essentielle, car elle est appliquée dans divers algorithmes d'apprentissage du Machine Learning et du Deep Learning.

Lorsqu'un système est en phase d'apprentissage, il commet des erreurs. Le taux d'erreur diminue au fur et à mesure de l'apprentissage, mais il se peut qu'à un moment donné l'erreur augmente pour à nouveau diminuer et atteindre un niveau d'erreur plus bas que le précédent qui est le niveau optimal de l'apprentissage.

L'algorithme du gradient consiste donc à trouver des itérations successives le minimum global de la fonction du coût (erreur).

Régression polynomiale

Il est parfois difficile de trouver une droite pouvant passer parmi les points de la série d'observations de façon optimale. Cependant, il est parfois possible de trouver un lien entre les variables à l'aide d'une courbe. c'est ce qui permet la régression polynomiale en ajoutant des plis à la courbe à l'aide d'éléments appelés polynômes.

Régression logistique

Comme nous venons de le voir, lorsque les données ne sont pas linéairement séparables, il est possible d'utiliser des polynômes pour donner à notre droite la possibilité de réaliser des virages afin de séparer nos observations.

La régression logistique utilise, quant à elle, une fonction logistique encore appelée sigmoïde ou courbe en S. Ce type d'algorithme est à appliquer dans des problèmes de classification.

À noter que nous croiserons plus en détail la fonction sigmoïde lorsque nous traiterons en pratique les réseaux de neurones.

Arbre de décision

Cet outil d'aide à la décision ou d'exploration de données permet de représenter un ensemble de choix sous la forme graphique d'un arbre.

Il s'agit donc d'une suite de tests réalisés dans le but de prédire un résultat, on retrouve les décisions à chaque extrémité des branches de l'arbre.

Pour chaque test, on partage l'ensemble des données en sous-ensembles et on effectue la moyenne des valeurs de ces sous-ensembles en guise de prédiction.

Simple à interpréter et rapides à entraîner, les arbres de décisions sont utilisés aussi bien dans des apprentissages supervisés de régression que de classification.

Forêts aléatoires

Comme chacun le sait, une forêt est constituée d'arbres. Il en va de même pour l'algorithme de forêts aléatoires.

Son fonctionnement consiste à apprendre en parallèle sur plusieurs arbres de décisions construits aléatoirement (au hasard) et entraînés sur des sous-ensembles contenant des données différentes. Chaque arbre propose alors une prédiction et la prédiction finale consiste à réaliser la moyenne de toutes les prédictions.

À noter que cet algorithme est aussi utilisé dans le cadre de la classification. Au lieu de faire une moyenne des prédictions, un vote est réalisé parmi les propositions de classification.

La complexité dans l'utilisation de cet algorithme est de trouver le bon nombre d'arbres à utiliser pouvant aller jusqu'à plusieurs centaines.

Agrégation de modèle

L'agrégation de modèle est l'utilisation de plusieurs modèles au sein d'un même algorithme pour la réalisation d'un apprentissage.

Le bagging : La notion de bagging consiste à découper les données d'apprentissage en échantillons et d'utiliser pour chaque échantillon un algorithme différent.

Le boosting : Il s'agit d'utiliser divers algorithmes pour réaliser une prédiction. Les différents algorithmes sont notés selon leur prédiction. Plus l'algorithme prédit une bonne valeur, plus il obtient une bonne note. L'un des algorithmes de boosting fonctionnant sur ce principe est Adaboost.

Gradient Boosting (GBoost) et XGBoost : L'algorithme du gradient boosting est la combinaison de la descente du gradient et du boosting. Ainsi, l'algorithme est composé de sous-algorithmes (des arbres de décisions) exécutés séquentiellement.

Machine à vecteurs de support (SVM)

SVM est un algorithme puissant utilisé aussi bien dans le cas de classification que de régression. Son objectif est de déterminer une frontière afin de séparer les observations en groupes distincts tout en maximisant la marge de séparation.

Ce type d'algorithme est particulièrement efficace lorsque les données sont linéairement séparables, ce qui en pratique est rarement le cas. Une technique consiste donc à projeter les données dans un espace vectoriel de plus grande dimension à l'aide d'un élément appelé noyau, permettant alors une création de frontière.

KNN (K-Nearest Neighbours)

L'algorithme k-Nearest Neighbours est un algorithme de classification visant à déterminer pour une observation donnée son groupe d'appartenance à partir du groupe d'appartenance de ses K plus proches voisins. K étant le nombre de voisins à considérer.

Le coût de calcul est assez important, car pour une observation donnée, il faut déterminer les distances par rapport aux autres données. Cet algorithme est performant sur un petit nombre d'observations.

Naive Bayes

Naive Bayes est un algorithme de classification basé sur les probabilités. Son utilisation est très populaire dans les applications du Machine Learning, notamment dans les problématiques de classification de texte. Son application la plus connue est la classification des emails en tant que Spam ou non-Spam.

1.3.2 Les algorithmes pour les apprentissages non supervisés

Dans les algorithmes d'apprentissage non supervisés, nous n'indiquons pas à la machine si l'observation étudiée appartient à un groupe précis comme nous le faisons lors d'un apprentissage supervisé. Charge donc à la machine de déterminer ce groupe d'appartenance (Cluster) toute seule.

K-Moyennes

L'algorithme des K-Moyennes est l'un des algorithmes de clustering les plus utilisés. Son principe de fonctionnement est relativement simple, car après avoir indiqué à l'algorithme le nombre de clusters à trouver, celui-ci tente par itérations successives de déterminer des centroïdes (un par cluster) autour desquels il est possible de regrouper les données. Ces regroupements s'effectuant en calculant la distance de chaque observation par rapport à un point central de regroupement appelé centroïde et permettant ainsi de classer les observations en plusieurs groupes de façon automatique.

Mean-shift

Mean-shift est un algorithme basé sur une notion de "fenêtre coulissante" parcourant le jeu d'observations à la recherche de zones ayant une densité d'observations concentrée autour du centre de la fenêtre que l'on nommera centroïde.

DBSCAN (Density Based Spatial Clustering of Application with Noise)

DBSCAN utilise également la notion de densité d'observations pour déterminer les différents clusters d'un jeu d'observations. Son analyse commence par le choix d'une observation de façon arbitraire dans le jeu d'observations. Il extrait ensuite les observations voisines de cette observation en fonction d'une distance définie.

Mélange gaussien (GMM)

L'objectif de l'algorithme GMM va être de déterminer pour une observation donnée son appartenance à une distribution gaussienne trouvée par l'algorithme fera office de cluster dont le centroïde sera la moyenne de distribution.

1.4 Réseaux de neurones

Jusqu'à présent, nous avons découvert et mis en pratique les principes du Machine Learning à travers l'utilisation d'algorithmes issus des statistiques. Nous allons à présent voir comment une machine peut apprendre à partir d'algorithmes imaginés et conçus à partir des sciences cognitives, à savoir les **réseaux de neurones**.

1.4.1 Le perceptron

Le perceptron, réalisé en 1957 par **Frank Rosenbalt**, est un algorithme d'apprentissage supervisé. Cependant, ce qui le différencie de ceux que nous avons découverts et est utilisés dans la partie précédente, c'est sa conception issue des sciences cognitives. Le perceptron sous sa forme la plus simple est également nommé neurone formel indiqué dans la figure 1.2, et a pour but de séparer des observations en deux classes (ou groupes) distinctes à condition que ces données soient linéairement séparables. Son rôle est donc de classer.

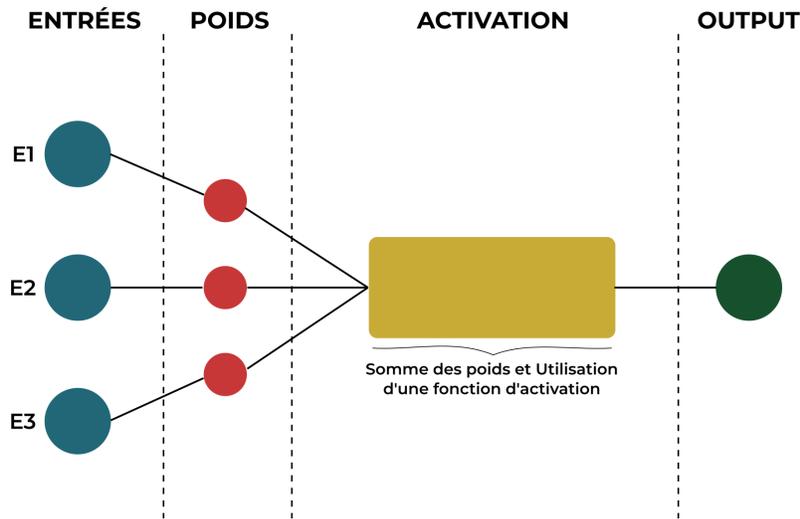


FIGURE 1.2 – Description du neurone formel

1.4.2 Données linéairement séparables

Le perceptron simple couche ou neurone formel n'est en mesure de classifier que des données linéairement séparables. Lorsque celles-ci ne le seront pas, nous utiliserons un perceptron multicouche.

Les données linéairement séparables sont des données qui peuvent être séparées par une droite. Pour modéliser simplement ce concept, il est important d'utiliser les fonctions logiques ET, OU et le OU Exclusif.

1.4.3 La fonction d'activation

La première étape dans la détermination de l'activation ou non d'un neurone artificiel est de réaliser la somme des produits des poids synaptiques avec les valeurs d'entrées. Cette étape peut être considérée comme étant une pré-activation du neurone. Une fois cette somme réalisée, nous allons utiliser une fonction d'activation qui va nous permettre de déterminer si le neurone doit s'activer ou non. Cette activation sera en fait la prédiction de notre neurone. Pour calculer cette prédiction, il existe plusieurs fonctions utilisables.

La fonction de seuil binaire

La première fonction qui peut être utile est la fonction de seuil binaire. Cette fonction retourne une valeur égale à 0 ou 1.

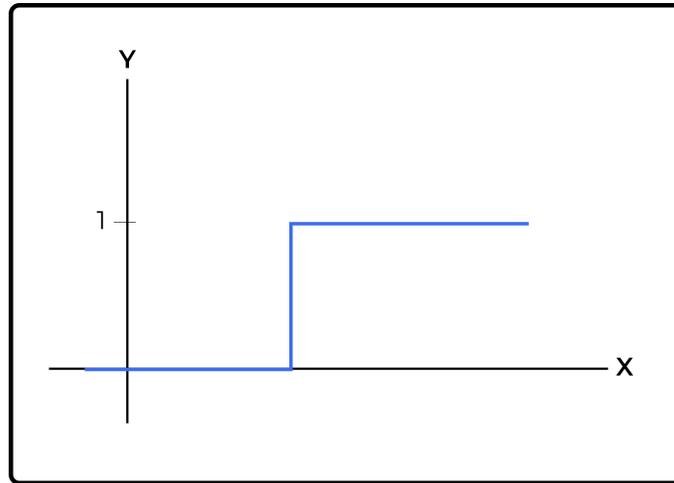


FIGURE 1.3 – Fonction de seuil binaire

La fonction sigmoïde

La prédiction est rarement égale à 0 ou 1, mais plutôt des valeurs numériques comprises entre 0 et 1 exprimant un pourcentage de probabilité. Par conséquent, la fonction de seuil binaire ne peut pas répondre à ce besoin. C'est pourquoi la fonction appelée Sigmoïde est utilisée dont le changement de valeurs entre 0 et 1 sont plus progressifs.

la formule mathématique de cette fonction est celle décrite ci-dessous, donnant naissance à la courbe en S illustrée par la figure 1.4.

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

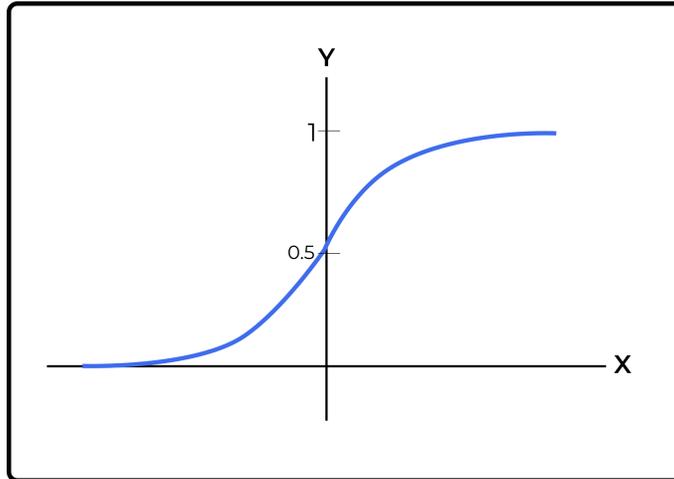


FIGURE 1.4 – Fonction sigmoïde ou courbe en S

La fonction tangente hyperbolique

La fonction tangente hyperbolique ressemble un peu à la fonction sigmoïde. Elle présente cependant l'avantage que toute valeur négative, celle-ci reste ou devient fortement négative :

$$\tan(z) = \frac{1 - e^{-2z}}{1 + e^{-2z}}$$

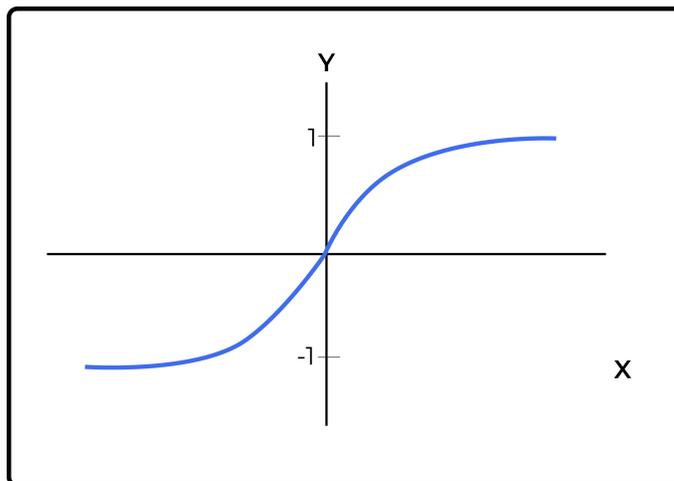


FIGURE 1.5 – Fonction tangente hyperbolique

La fonction ReLU (Rectified Linear Unit)

La fonction ReLU est utilisée dans le cas de saturation où la mise à jour des poids devient difficile et l'apprentissage s'en trouve impacté. Elle pallie ce problème via un fonctionnement assez simple. Si la valeur issue de la somme pondérée est inférieure à 0, celle-ci prend la valeur 0, sinon elle prend la valeur de la somme calculée.

La fonction SoftMax

L'algorithme de SoftMax attribue une probabilité à chacune de ces différentes classes tout en veillant à ce que la somme de ces probabilités soit égale à 1. Ce type de fonction d'activation est généralement utilisé dans un réseau de neurones multicouche et dans le cas de classifications multiclassées.

1.4.4 La rétro propagation de l'erreur

Passons à présent à la notion de rétro propagation. La particularité des réseaux de neurones est qu'ils apprennent de leurs erreurs. L'étape consistant à réaliser la somme pondérée des entrées et à utiliser une fonction d'activation pour obtenir une valeur de prédiction est appelée la phase de propagation. Car nous partons des points d'entrées du neurone artificiel vers son point de sortie pour réaliser ces calculs.

Une fois la prédiction réalisée, nous allons comparer la prédiction réalisée par le neurone artificiel avec la prédiction attendue en faisant la différence entre la valeur attendue et la valeur prédite. En faisant cela, nous venons de calculer l'erreur de prédiction.

Une fois cette erreur obtenue, nous allons à présent parcourir le neurone en sens inverse (de la sortie vers les entrées) afin de prendre en compte l'erreur commise lors de la prédiction dans l'apprentissage en ajustant les valeurs des différents poids. Cette phase est appelée la rétro propagation de l'erreur.

1.4.5 Les fonctions de perte

Une fonction de perte est une fonction qui évalue l'écart entre les prédictions réalisées par le réseau de neurones et les valeurs réelles des observations utilisées pendant l'apprentissage. Plus le résultat de cette fonction est minimisé, plus le réseau de neurones est performant.

L'erreur linéaire ou erreur locale : l'erreur d'apprentissage appelée aussi erreur locale se calcule en réalisant la différence entre la valeur réelle à prédire et la valeur prédite par le neurone artificiel.

Erreur moyenne quadratique MSE ou erreur globale : est une fonction d'erreur globale de l'apprentissage. C'est-à-dire que cette fonction d'erreur va permettre de connaître globalement le pourcentage d'erreur commis par notre neurone artificiel sur l'ensemble de ses apprentissages. Voici la formule Python permettant de calculer l'erreur moyenne quadratique :

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E^2$$

1.4.6 La descente de gradient

L'objectif de la descente de gradient est de minimiser la fonction d'erreur en ajustant petit à petit les paramètres d'apprentissage représentés par les différents poids jusqu'à obtenir une convergence, c'est-à-dire une minimisation de la fonction d'erreur.

Cependant, la fonction d'erreur à utiliser est relative à l'ensemble des observations (erreur globale). Par conséquent, l'objectif à atteindre est de trouver des paramètres pouvant minimiser le coût de l'erreur de la fonction MSE.

1.4.7 Le biais, un neurone particulier

Le réseau de neurones est composé de neurones d'entrée, correspondant aux données d'une observation, et qu'on attribue un poids à chaque entrée. Ce couple entré/poids permet de réaliser la phase de propagation à l'aide d'une fonction d'activation.

Si nous souhaitons forcer la valeur de la prédiction pour certaines valeurs d'entrée, cela est possible à l'aide de ce que l'on appelle un **biais**. Ce dernier permet de donner une meilleure flexibilité au réseau de neurones dans leur apprentissage.

1.5 Conclusion

À travers ce chapitre, nous avons introduit les concepts de base de l'intelligence artificielle et nous avons pu faire la différence entre le Machine Learning & le Deep Learning.

En étudiant le concept du Machine Learning, nous avons parcouru et décrit ses différents algorithmes les plus rencontrés et évoqués. nous avons également pu découvrir l'ensemble des algorithmes, leur fonctionnement et leur cas d'utilisation en fonction du problème dans le cas d'apprentissage supervisé ou non supervisé.

Enfin, nous avons pu comprendre le fonctionnement d'un neurone formel qui n'est capable de ne classifier que des données linéairement séparables.

Après avoir les notions de base de l'intelligence artificielle, il est temps d'appliquer ce que nous avons acquis dans le stage que nous avons effectué. La présentation de notre stage est dans le chapitre suivant.

Chapitre 2

Contexte général et Étude théorique

2.1 Contexte général du stage

Dans cette partie, nous allons présenter l'entreprise **Général Emballage** dans laquelle nous avons fait notre stage. Nous présenterons notamment le processus de la fabrication de l'emballage en carton ondulé.



FIGURE 2.1 – Général Emballage logo

2.1.1 Présentation de l'entreprise

Général Emballage est une entreprise papetière algérienne spécialisée dans la production et la transformation du carton ondulé. Elle fabrique à la commande des plaques doubles-faces (cannelures B, C et E) et double-double (BC et BE), des emballages et des displays avec réalisation des post-impressions en haute résolution jusqu'à 6 couleurs avec vernis intégral et sélectif.

Général Emballage opère sur trois domaines d'activités stratégiques :

- La production de feuilles en carton ondulé pour les transformateurs et certaines activités logistiques.
- La transformation de carton ondulé en emballages, barquette et PAV (prêts-à-vendre) à travers des process d'impression et de découpe.
- La récupération des PCR (papiers et cartons récupérés).

Les données de l'entreprise :

Capital social	2.000.000.000 DZD
Sites industriels	Akbou, Oran et Sétif
Sites de collecte	Alger, Oran et Sétif
Employés	>1200
Chiffre d'affaires	19 milliards DZD

2.1.2 Historique

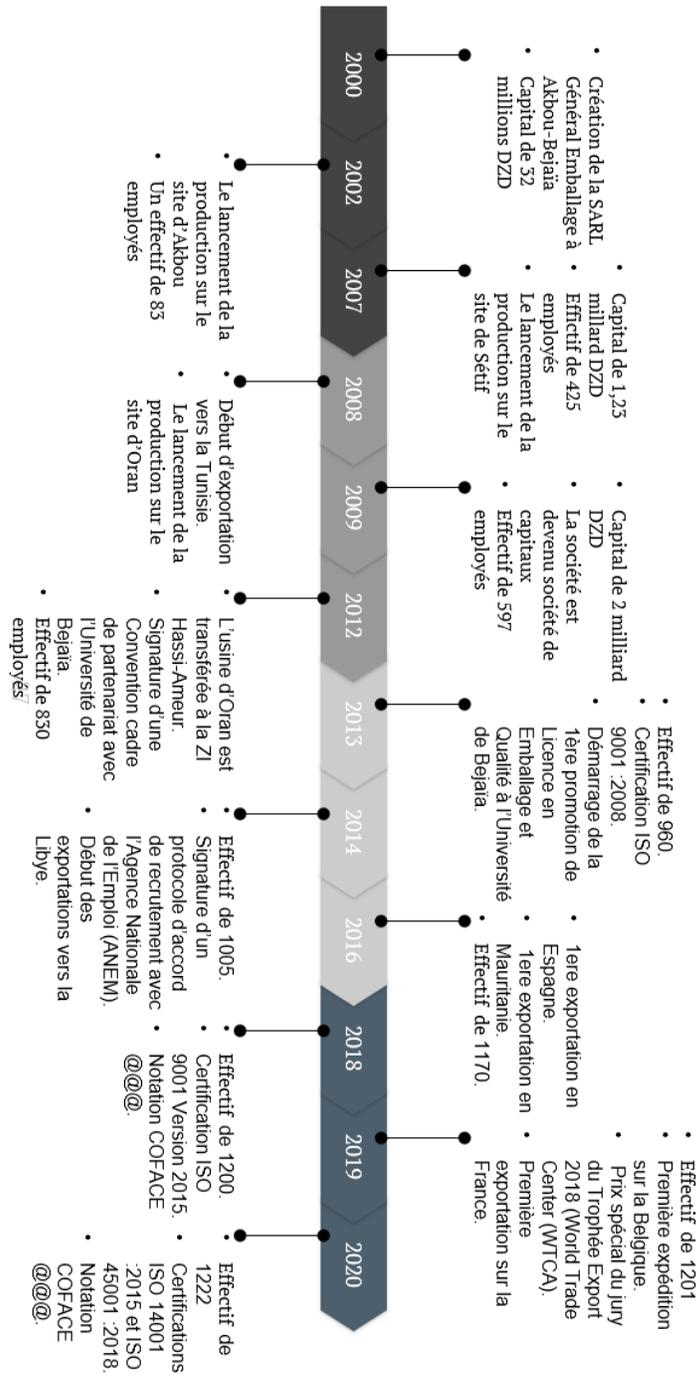


FIGURE 2.2 – L'historique de Général emballage

2.1.3 Identification de l'entreprise et sa forme juridique

Le siège social de la société est situé à la zone industrielle d'Akbou 06200 (w) Bejaia, ALGÉRIE. Concernant sa forme juridique, l'entreprise Général Emballage est une Société par actions dont le capital social est de deux milliards de dinars algériens par conversion du compte courant associé suite à la résolution N°02 de l'Assemblée générale extraordinaire tenue le 30 juin 2009.

2.1.4 Situation géographique

Général Emballage est active en trois zones, Akbou, Setif et Oran. La situation géographique de l'usine d'accueil est indiquée à la carte géographique de la wilaya d'Oran suivante :



FIGURE 2.3 – Situation géographique d'Unité Général Emballage d'ORAN

2.1.5 La gamme de produits fabriqués

Général Emballage a une vaste gamme de produits de qualité pour satisfaire sa clientèle, parmi ses produits :

	<p>Plaques et intercalaires : plaques pour l'industrie de transformation de carton ondulé et intercalaires pour les besoins logistiques.</p>
	<p>Caisses américaines : est le grand classique de l'emballage, elle est utilisée pour l'emballage et le transport de marchandises de toutes tailles, livrée plat pour une fermeture par ruban adhésif ou agrafes.</p>
	<p>Box : ils sont fabriqués en papiers de gros grammages (400g/m²) et en double-double (cannelure BC) pour le transport du vrac solide et liquide, de lourdes pièces métalliques de gros volume, des pièces délicates de grande dimension, de pièces d'automobile et des granulés.</p>
	<p>Barquettes et découpes : ont la particularité d'être traité par des formes de découpes (moules), convient pour les produits porteurs : pot de yaourt, bouteilles, canettes, etc.</p>
	<p>PAV et PLV : les emballages prêts-à-vendre (PAV) combinent les utilités logistiques et marchande. Nous concevons aussi des montages pour la publicité sur les lieux de vente (PLV). Ces supports en carton ont pour fonction d'attirer l'attention de l'acheteur et de mettre en valeur les marques.</p>
	<ul style="list-style-type: none"> Aliments à emporter : ils ont une large gamme pour aliments à emporter (boîtes pour pizza, burgers, frites, poulets rôtis et tacos), le carton utilisé est recouvert d'une fine couche de paraffine alimentaire qui le rend étanche.

	<p>Bureau et archivage : est la fourniture de bureau essentiel pour organiser, conserver et classer les dossiers papiers.</p>
	<p>Plateaux fruits et légumes</p>

TABLEAU 2.1 – Produits fabriqués par Général Emballage

2.1.6 Organigramme de la direction générale

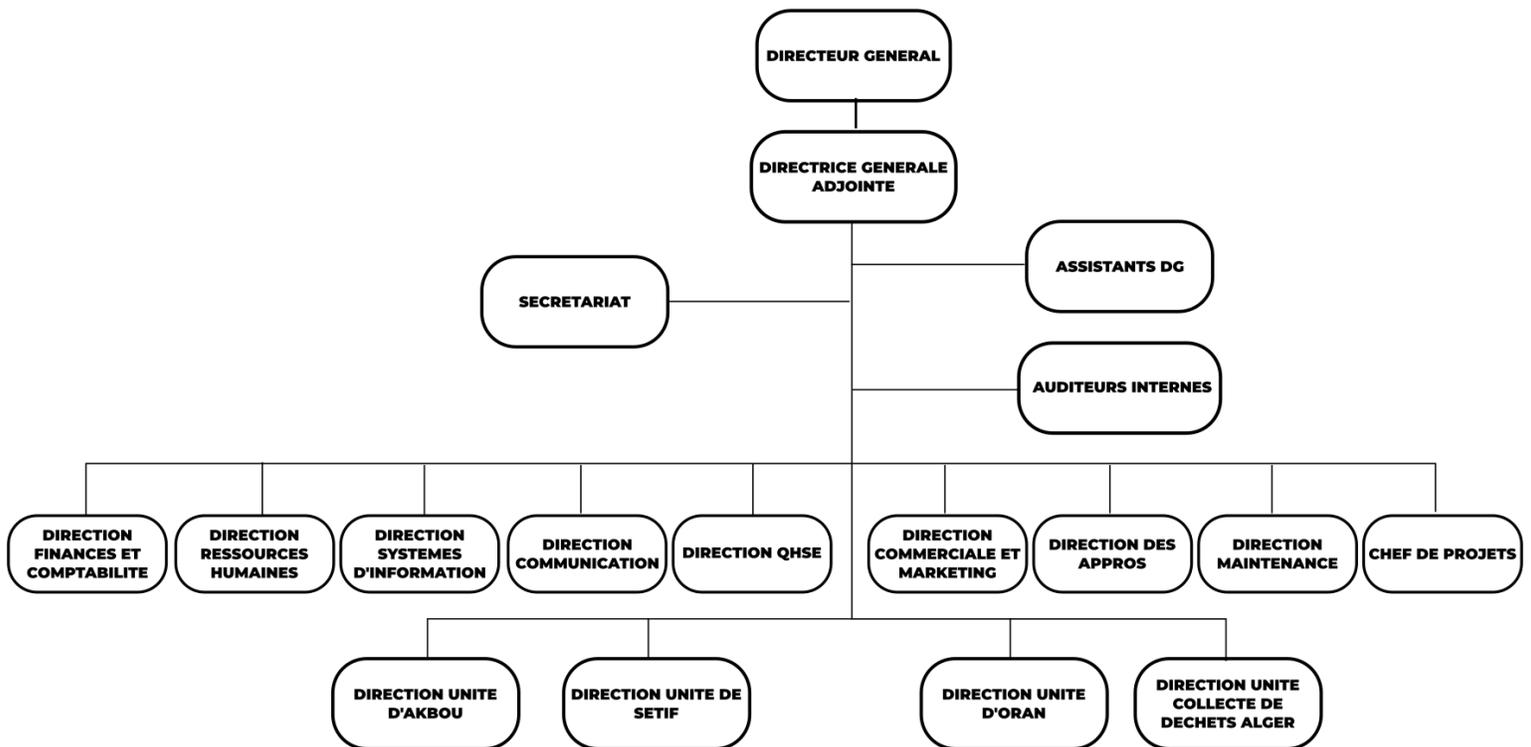


FIGURE 2.4 – Organigramme de la direction générale de l'entreprise Général Emballage

2.1.7 L'unité de production d'Oran

La nouvelle unité de production de Général Emballage se trouve à Hassi Ben Okba wilaya d'Oran.(FIGURE 2.4)

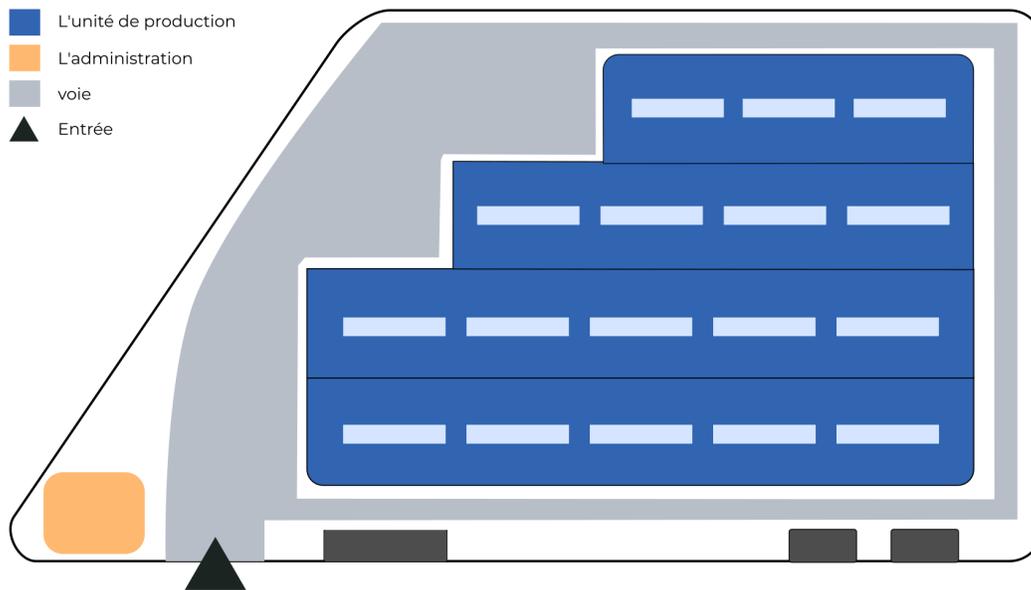


FIGURE 2.5 – Plan de masse de l'usine d'Oran

Cette unité contient un système de production de plaques, des machines de transformation et des espaces de stockage de matières premières et de produits finis et semi-finis. Dans ce travail, nous allons nous intéresser principalement au système de production de plaques.

Puisque notre travail concerne le système de production de plaques, il est donc nécessaire de décortiquer la machine onduleuse en partie et modéliser le processus de production pour bien comprendre et simplifier le processus et simplifier la partie suivante (Étude théorique).

2.2 Étude théorique

Dans cette partie, nous allons dans un premier temps définir les notions relatives au sujet de stage. Par la suite, nous allons nous intéresser à l'unité de production de plaques et décortiquer la ligne en plusieurs sous-systèmes pour l'analyser dans le chapitre suivant.

2.2.1 Notions relatives au sujet de stage

Matière première principale : La bobine de papier est considérée comme une matière première principale pour la fabrication du carton ondulé. il existe plusieurs types de papier et de grammages utilisés pour le carton ondulé chez Général Emballage. 2.2

Qualité de papier	Grammage (g.m ²)
Kraft écru	115-125-135-140-200-400
Simili Kraft écru	115-125-140-145
Simili Kraft Blanc	125-140-170
Test Ecru	135-140
Test Blanc	125-135
Hydro-saica	120-135-150-160
Hydro saica plus	190
Fluting	110-125-127-130
Duo Saica	90-110-120-130-200
Test blanc couché	140-145

TABLEAU 2.2 – types de papiers/grammages utilisés chez Général Emballage

Carton ondulé : est constitué de l'assemblage par encollage de papiers de couverture plane maintenus à équidistance par des papiers de cannelure de forme ondulée dont l'épaisseur des profils varie de 1 mm environ à 8 mm. Pour offrir le maximum d'utilisations, le carton ondulé se décline sous de nombreuses formes dont les principales sont :



Simple face ou SF une couverture unique avec une cannelure solidarisée par un joint de colle



Double face ou DF une seconde couverture s'ajoute à la SF



Double cannelure ou DD un second module SF s'ajoute au DF

TABLEAU 2.3 – principaux types du carton ondulé

Cannelure : La technologie de fabrication du carton ondulé conduit à onduler le papier selon des profils pseudo-sinusoidales dites cannelures. Il existe plusieurs types de cannelures, les types utilisés par Général Emballage sont C, B, E, CB et BE.

Colle : Les colles utilisées pour le collage couverture/cannelure sont à base d'amidon, Borax, Agents de protection, Anti-mousse, Anti-tartre et la soude. Déposé sur les sommets des cannelures, l'amidon se gélatinise sous l'effet de la chaleur pour assurer l'assemblage des papiers.

2.2.2 L'unité de production du carton ondulé en plaques

Cette unité a pour principal rôle d'assurer un passage de la matière première qui est les bobines de papiers et la colle vers le produit fini, à savoir le carton ondulé sous formes de plaques. Ce procédé se réalise par différentes parties constituant l'onduleuse.

L'onduleuse est un train de machines qui, à partir de bobines de papiers, permet la fabrication de plaques de carton ondulé.¹ Elle est généralement très haute, très large et très longue, occupe une grande partie du local où elle se trouve et s'articule en différentes parties.

1. ASSISTANCE TECHNIQUE D'INGÉNIEUR; ÉTUDE D'UN SYSTÈME PLURITECHNOLOGIQUE

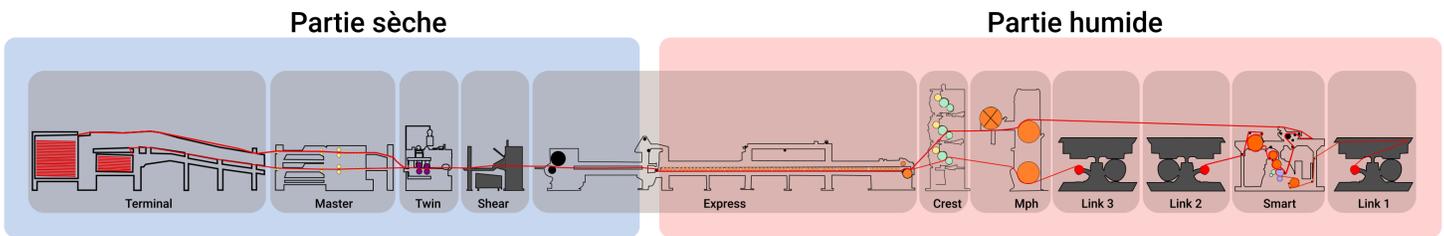


FIGURE 2.6 – Vue générale schématique d'une onduleuse

1. La partie humide :

Ensemble de machines qui composent la partie initiale de la ligne onduleuse où s'effectuent le débobinage, l'ondulation, le contre-collage et l'encollage du papier.

Le papier est alimenté sans interruptions grâce aux machines jointeuses qui effectuent le raccordement du papier déroulé par la bobine en cours de travail avec le papier de la bobine en attente.

Elle comprend les groupes onduleurs, les dérouleurs de bobines, les jointeuses, le préchauffeur, l'encolleuse aux tables et les tables chaudes.

— Link :²

La machine jointeuse LINK fixe le déroulement du papier à partir de la bobine en cours d'utilisation et de réaliser la jonction avec la bobine en attente, de manière à assurer l'alimentation continue du produit vers les machines successives. Pour son fonctionnement, la présence d'un porte-bobines pour le support et le déroulement des bobines de papier est indispensable. Quand la machine est en marche, la tension du papier est contrôlée par l'intermédiaire du mouvement de l'égoutteur et du contrôle des freins du porte-bobines. La machine LINK peut être installée à différents endroits de la partie humide. Suivant sa position sur la ligne ondulatrice, la machine assure l'alimentation continue du papier pour l'ondulation (jointeuse MEDIUM) ou pour la

2. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Link-MIALN4A-100FRA

couverture (jointeuse LINER) vers les machines successives.

- Link 1 : Destinée à la jonction des bobines déroulées par le porte-bobines adjacent au premier groupe onduleur (papier pour couverture premier groupe onduleur).
- Link 2 : Destinée à la jonction des bobines déroulées par le porte-bobines adjacent au premier groupe onduleur (papier pour ondulation premier groupe onduleur).
- Link 3 : Destinée à la jonction des bobines déroulées par le porte-bobines adjacent au préchauffeur (papier pour couverture externe boîte).

— **Smart 400** :³

Le groupe onduleur Smart 400 se positionne à l'intérieur d'une ligne de production de carton ondulé. Il a pour fonction de travailler deux papiers en forme de rubans pour créer un seul élément. L'un des papiers, appelé « medium » est chauffé et éventuellement humidifié avant d'être déformé par les cylindres onduleurs de manière à prendre la forme d'une « ondulation ». Après avoir subi le processus de formation, le papier medium reçoit une couche minimale de colle pour rencontrer ensuite le second papier à l'entrée de la machine. Ce deuxième papier, appelé « liner », est à son tour correctement chauffé avant de rencontrer le medium. Une fois le collage des deux papiers advenu, le produit en sortie prend le nom de « cannelé ».

La machine est composée des éléments suivants :

- Un cylindre préchauffeur pour le papier medium qui permet de modifier l'enveloppement du papier ;
- Une cuve humidificatrice qui permet d'augmenter l'humidité du papier à onduler ;
- Un groupe à colle qui dose la quantité de collant nécessaire pour assembler les deux papiers ;
- Un cylindre de pression pour imprimer la charge nécessaire afin d'effectuer un bon collage ;
- Un cylindre préchauffeur pour le papier liner qui permet de modifier l'enveloppement du papier ;
- Un cylindre appelé Exended-nip afin d'augmenter le temps de contact du papier cannelé avec le cylindre onduleur supérieur ;
- Un transporteur pour convoier le produit réalisé vers le reste de la ligne onduleuse ;
- Deux cylindres onduleurs ;

3. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : smart 400,MIASF4008FRA

— **MPH (Thermostack)** :⁴

La fonction de la machine est de transférer la chaleur aux papiers avant qu'ils ne soient collés entre eux. la chaleur est transférée aux papiers par le contact avec les rouleaux préchauffeurs. Le modèle de base est constitué des groupes fonctionnels suivants :

- Structure de support ;
- Cylindre préchauffeur ;
- Dispositif d'enveloppement ;
- Rouleaux de renvoi papier ;
- Protections et carters ;
- Installation vapeur ;
- Échelles et plateformes.

— **Crest** :⁵

La machine encolleuse « CREST » a pour fonction de déposer sur les sommets du papier ondulé provenant des groupes onduleurs une couche de colle fine et uniforme afin de permettre l'adhérence des papiers l'un à l'autre. Elle peut comprendre un à trois niveaux de travail afin de permettre la production d'une ondulation simple, double et triple. Chaque niveau applique la colle sur les crêtes du papier ondulé provenant d'un groupe onduleur.

— **Express** :⁶

La machine EXPRESS a pour fonction d'entraîner le carton provenant de la partie humide, de le chauffer progressivement et de terminer le processus d'encollage des papiers sur lesquels l'encolleur a appliqué de la colle au préalable, puis de le pousser vers les machines de la partie sèche.

Fonctionnellement, il est possible de subdiviser la machine selon les sections/systèmes

4. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : thermostack, MIAMPH108FRA

5. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Crest, MIACRT-101FRA

6. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Express, MIAEX4105FRA

suivants :

- une section d'entrée ;
- une section chaude ;
- une section froide ;
- une section de tension du feutre ;
- un système de traction du carton.

2. La partie sèche :

Ensemble de machines qui composent la partie finale de la ligne onduleuse où le tapis continu du carton ondulé en provenance de la partie humide est divisé en feuilles par l'intermédiaire d'une coupe longitudinale et transversale. Il est possible de réaliser les rainages sur les feuilles.

La partie sèche comprend les machines suivantes : coupeuse auxiliaire, mitrailleuse, coupeuse transversale et empileuse.

— Shear :⁷

La coupeuse auxiliaire Shear doit être installée après la machine double-face et a pour fonction d'éliminer le carton mal traité venant de la partie humide et d'effectuer la séparation du carton par une ou plusieurs coupes pour procéder au changement d'ordre sur la partie sèche.

La Shear est composée des groupes suivants :

- Groupe de coupe ;
- Groupe d'évacuation ;
- Plans de jonction à l'entrée et à la sortie du papier ;
- Protections fixes et mobiles.

et peut être équipée des groupes en option suivants :

- Chariot de collecte des déchets ;
- Système de translation du chariot de collecte des déchets.

7. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Shear, MIARS4-006FRA

— **Twin** :⁸

La machine coupeuse-raineuse automatique TWIN est destinée à être installée entre les machines « coupeuse auxiliaire » et « coupeuse transversale ». Elle a pour objectif de permettre un traitement continu du carton sur lequel effectuer, de manière longitudinale par rapport à son avancement, des pliages appelés « rainages » et des coupes qui forment les boîtes en sortie de la machine. Le carton est d'abord rainé en passant dans l'unité de rainage puis il est découpé dans l'unité de coupe.

— **Master** :⁹

La machine Master, prévue pour être installée entre la coupeuse-canneleuse et l'empileur, sert à effectuer la coupe transversale du carton (par rapport au sens de marche) à des mesures programmables.

— **Terminal** :¹⁰

La machine Terminal a pour fonction de recevoir les feuilles individuelles de carton, coupées par la coupeuse transversale et de les transporter jusqu'à la, ou les, plates-formes où elles sont empilées en forme de pile.

La machine est composée d'un, deux ou trois niveaux indépendants les uns des autres. Le nombre de niveaux dépend des besoins de production de l'élaboration du carton.

2.2.3 La transformation

Les produits semi-finis vont passer successivement sur un certain nombre de machines de transformation, de manière à produire l'emballage attendu par le client.

L'unité d'Oran contient trois machines de transformation en parallèle :

- Martin OMT1.

8. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Twin, MIATW4T-201FRA

9. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Master, MIAMS4006FRA

10. FOSBER, Manuel d'instructions et d'avertissements : Terminal, MIATR4-103FRA

- Martin OMT2.
- OSPO.

Les étapes de transformation :

- L'impression : sur machine d'impression avec groupes vernis.
- La mitrailleuse : mise au format ou création de rainages.
- La découpe : sur découpoir rotatif ou machine de découpe à plat.
- La plieuse-colleuse : pour plier et coller la caisse.
- La presse à cercle.

2.3 Conclusion

A travers ce chapitre, nous avons présenté l'entreprise dans laquelle nous avons effectué notre projet de fin d'études, Général Emballage. Puis, nous avons décortiqué le système de production du carton ondulé en plusieurs sous-systèmes, pour décrire le fonctionnement de chaque sous-système afin de déterminer les différentes contraintes qui nous seront utiles dans la suite de notre travail.

Chapitre 3

Développement d'applications d'aide à la décision pour l'entreprise Général Emballage

Description de la problématique :

Ce projet est réalisé au sein de l'entreprise **Général Emballage**, plus précisément à l'usine d'Oran. Durant notre stage, nous avons remarqué que des opérateurs décident de la conformité du carton à la sortie de l'onduleuse. De ce fait, nous avons eu l'idée de développer un système intelligent permettant de déterminer la conformité du carton en se basant sur des paramètres d'entrées du carton tels que cannelure, grammage, humidité du papier, vitesse, etc, en utilisant des méthodes de l'intelligence artificielle.

De plus, nous avons remarqué que l'utilisation de l'onduleuse nécessite certains réglages, ce qui prend beaucoup de temps pour lancer la production, tout en sachant que cette machine ne sauvegarde pas l'historique des réglages effectués. Pour palier à ce problème, nous avons décidé après concertation avec les managers de l'entreprise de développer un système d'aide à la décision en utilisant Excel VBA afin de déterminer les réglages à effectuer en se basant sur des types de défauts et des causes possibles.

3.1 Classification de la conformité du carton ondulé par rapport à la qualité

3.1.1 Présentation de la base de données

Pour développer un système intelligent qui permet de classifier la qualité du carton par rapport la conformité, il nécessite une base de donnée pour faire l'apprentissage.

Pour notre cas, nous aurons la difficulté de collecter une bonne base de données, car la machine onduleuse ne sauvegarde pas l'historique des réglages effectués. De ce fait, nous avons décidé de générer une base de données similaires à celle de l'entreprise avec plus de lignes.

Cette nouvelle base de données contient les caractéristiques du carton qui sont la cannelure, la qualité de chaque papier du carton, le grammage et l'humidité de papier, ainsi que les paramètres significatifs de la machine onduleuse qui sont la vitesse de la section, la quantité de la colle, la température et la vapeur principale. Ces entrées influencent sur la sortie du système qui est la conformité.

3.1.2 L'outil utilisé

Google Colab ou Colaboratory est un service cloud, offert par Google (gratuit), basé sur **Jupyter Notebook** et destiné à la formation et à la recherche dans l'apprentissage automatique. Cette plateforme permet d'entraîner des modèles de Machine Learning directement dans le cloud. Sans donc avoir besoin d'installer quoi que ce soit sur notre ordinateur à l'exception d'un navigateur.



FIGURE 3.1 – Google Colaboratory logo

Les opérations effectuées à l'aide de Google Colab :

- Écrire et exécuter du code en Python ;
- Documenter votre code qui prend en charge les équations mathématiques ;
- Créer/télécharger/partager des carnets de notes ;
- Importer/enregistrer des carnets de notes depuis/vers Google Drive ;
- Importer/Publier des notebooks depuis GitHub ;
- Importez des ensembles de données externes, par exemple depuis Kaggle ;
- Intégration de PyTorch, TensorFlow, Keras et OpenCV ;
- Service cloud gratuit avec GPU gratuit.

3.1.3 Les bibliothèques utilisées

```
# Import Python Libraries
import numpy as np
import scipy as sp
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
```

Numpy

La bibliothèque de base dont dépendent la plupart des autres, elle fournit un type de tableau puissant qui peut représenter des ensembles de données multidimensionnels de nombreux types différents et qui prend en charge les opérations arithmétiques. Numpy fournit également une bibliothèque de fonctions mathématiques courantes, d'algèbre linéaire de base, de génération de nombres aléatoires et de transformées de Fourier rapides.

Scipy

Une grande collection d'algorithmes numériques qui fonctionnent sur des tableaux numpy et fournissent des facilités pour de nombreuses tâches courantes dans le calcul scientifique, y compris l'algèbre linéaire dense et clairsemée, l'optimisation, les fonctions spéciales, les statistiques, le traitement d'images en n-dimensions, le traitement du signal et plus encore.

Pandas

une API d'analyse de données orientée colonnes. C'est un excellent outil pour manipuler et analyser des données d'entrée. Beaucoup de frameworks d'apprentissage automatique acceptent les structures de données Pandas en entrée.

Matplotlib

une bibliothèque de visualisation de données multiplateforme construite sur des tableaux NumPy, et conçue pour fonctionner avec la pile SciPy plus large. L'une des caractéristiques les plus importantes de Matplotlib est sa capacité à s'adapter à de nombreux systèmes d'exploitation et dorsaux graphiques.

Seaborn

une bibliothèque permettant de créer des graphiques statistiques en Python. Elle est basée sur Matplotlib, et s'intègre avec les structures Pandas.

Scikit-Learn

Il existe plusieurs bibliothèques Python qui fournissent des implémentations solides d'une série d'algorithmes d'apprentissage automatique. L'une des plus connues est Scikit-Learn, un paquet qui fournit des versions efficaces d'un grand nombre d'algorithmes courants.

3.1.4 Définition du problème à résoudre

Le problème que nous devons résoudre consiste à déterminer si le carton ondulé qui a été fabriqué par l'entreprise **Général Emballage** est conforme ou non. Il s'agit donc d'un problème de classification. Par la suite, nous allons utiliser l'algorithme k-Nearest Neighbours pour résoudre ce problème de classification.

3.1.5 Acquisition des données d'apprentissage

Avant de commencer l'apprentissage, il est nécessaire d'importer notre base de données sur la plate-forme **Google Colab** pour l'analyser par la suite :

```
# Load dataset
df = pd.read_excel("/content/base de données finale (3).xlsx")
```

FIGURE 3.2 – Importation des données d'apprentissage

3.1.6 Préparer et nettoyer les données

De combien de données disposons-nous?

Pour connaître le nombre de lignes et le nombre de features, nous allons utiliser la fonction `shape` de notre Dataframe :

```
# Display dimensions of dataframe
print("df shape : ",df.shape)
```

Nous pouvons en déduire à la lecture du résultat issu de cette commande que nous disposons de 916 lignes comportant 14 features :

```
df shape : (916, 14)
```

De quelles données disposons-nous ?

Pour connaître les données dont nous disposons et leur information, nous allons utiliser ces quelques lignes :

```
# Information about the dataset
print(df.info())
```

ayant pour résultat :

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Cannelure	916 non-null	object
1	Qualité	916 non-null	int64
2	Qualité de chaque papier	916 non-null	int64
3	Grammage (g/m ²)	916 non-null	int64
4	Humidité de papier (%)	916 non-null	float64
5	Vitesse (m/min) DF	916 non-null	int64
6	Colle (µm) DF	916 non-null	int64
7	Température (°C) DF	916 non-null	int64
8	Sections (%) DF	916 non-null	int64
9	Vapeur principale (1/10 bar) DF	916 non-null	int64
10	Vitesse (m/min) SF	916 non-null	int64
11	Colle (µm) SF	916 non-null	int64
12	Température (°C) SF	916 non-null	int64
13	Conformité	916 non-null	int64

dtypes: float64(1), int64(12), object(1)

Nous disposant au total 916 entrées. En analysant les nombre d'observations par feature, nous pouvons en déduire qu'il ne manque aucune donnée. Par contre, nous avons remarqué que parmi le type de features, la colonne **Cannelure** est de type OBJET.

Transformation de la feature OBJET

L'analyse de données de type texte reste compliquée. Par conséquent, nous allons devoir transformer la caractéristique OBJET de la colonne Cannelure par des valeurs :

```
df["Cannelure"] = df["Cannelure"].map({"C":4,"B":2,"E":6})
print("Cannelure      : \n",df["Cannelure"].value_counts())
```

Nous avons transformé la cannelure de type C par 4, de type B par 2 et de type E par 6 :

```
Cannelure      :
  4      661
  2      147
  6      108
Name: Cannelure, dtype: int64
```

Affichage des 10 premières observations

En affichant les 10 premières observations, nous allons pouvoir définir la nature des différentes features. Ce qui nous permettra d'identifier les données susceptibles d'être importantes pour notre apprentissage :

```
df.sample(10).round(2)
```

Une fois cette étape réalisée, nous pouvons alors procéder à l'affichage des 10 premières observations :

	Cannelure	Qualité	Qualité de chaque papier	Grammage (g/m ²)	Humidité de papier (%)	Vitesse (m/min) DF	Colle (µm) DF	Température (°C) DF	Sections (%) DF	Vapeur principale (°/10 bar) DF	Vitesse (m/min) SF	Colle (µm) SF	Température (°C) SF	Conformité
545	4	41531	31400513500140	493	8.06	212	330	83	85	45	37	376	73	0
101	2	21421	31250211002110	408	8.75	160	580	61	48	45	246	363	55	0
292	4	41120	21100211002110	401	8.88	142	327	71	41	36	154	407	56	1
39	2	21320	21100211002110	393	7.71	350	587	51	37	36	116	337	79	0
103	2	21421	31250211002110	408	8.57	142	497	94	32	32	302	385	70	0
556	4	42730	71350515007200	570	7.56	158	282	58	46	45	287	313	62	0
778	4	41531	31400513500141	488	8.69	16	547	76	55	37	93	335	59	0
451	4	41910	1400212002130	473	7.77	131	518	54	62	42	126	354	81	1
334	4	42551	31250213003125	480	7.67	172	543	66	85	47	241	359	69	0
872	6	60841	312502900290	369	8.77	287	531	59	87	49	269	343	79	0

3.1.7 Analyser et explorer les données

Combien de conformes et combien de non conformes?

Ci-dessous le code comptant le nombre d'éléments groupés par (0 ou 1) :

```

print ("Total number conforme ", df.shape[0], ", ",
      df.Conformité.value_counts()[1], "conform and not conform are",
      df.Conformité.value_counts()[0])
print("\n")
print("Conformité      : \n",df["Conformité"].value_counts())
print("\n")
print(df["Conformité"].value_counts(normalize=True))

# plot.bar(title='') function is used to plot bargraph
df["Conformité"].value_counts().plot.bar(title="Conformité");

```

La réponse obtenue est la suivante :

```

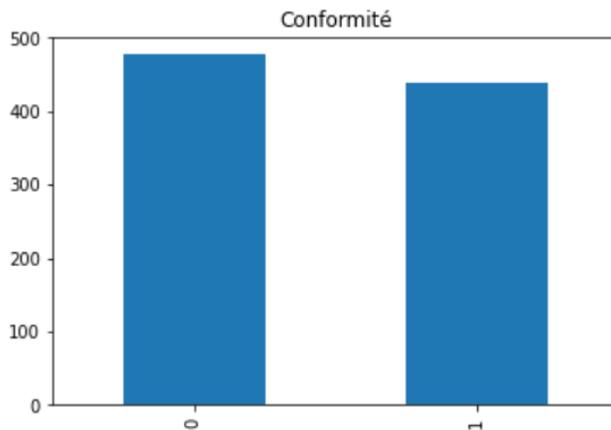
Conformité      :
0      477
1      439
Name: Conformité, dtype: int64

```

```

0      0.520742
1      0.479258
Name: Conformité, dtype: float64

```



On constate donc que nous avons 477 de type 0 et 439 de type 1. Il n'y a donc pas une grande différence entre le nombre de conformes et de non conformes pouvant impacter le modèle d'apprentissage. En effet, si nous avons un nombre prédominant de conformes ou de non conformes, l'apprentissage n'aurait pas pu se faire dans de bonnes conditions.

Moyenne, écart type, min, max et quartiles

Calculons à présent les différents indicateurs qui vont nous permettre de mieux comprendre nos données. pour cela, utilisons la fonction "describe()" du module Pandas :

```
df.describe().T.style.format("{:.2f}").background_gradient(cmap="RdBu_r")
```

	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
Qualité	916.00	40645.91	10333.59	20010.00	41120.00	41621.00	41951.00	61360.00
Qualité de chaque papier	916.00	102733621186919.16	742795113847896.88	29002900290.00	21100211002110.00	31250211002110.00	31400112707140.00	10245011190010200.00
Grammage (g/m²)	916.00	443.66	51.84	315.00	408.00	441.00	473.00	789.00
Humidité de papier (%)	916.00	8.25	0.43	7.50	7.87	8.25	8.64	9.00
Vitesse (m/min) DF	916.00	186.75	100.91	15.00	100.00	189.00	271.00	360.00
Colle (µm) DF	916.00	450.13	101.17	275.00	364.00	449.00	535.00	625.00
Température (°C) DF	916.00	74.83	14.83	50.00	62.00	74.50	88.00	100.00
Sections (%) DF	916.00	65.46	20.76	30.00	48.00	65.00	83.25	100.00
Vapeur principale (°/10 bar) DF	916.00	40.31	6.05	30.00	35.00	41.00	46.00	50.00
Vitesse (m/min) SF	916.00	189.77	99.81	15.00	100.00	192.50	274.00	360.00
Colle (µm) SF	916.00	347.62	44.44	270.00	309.00	347.50	386.00	425.00
Température (°C) SF	916.00	70.07	11.94	50.00	59.00	70.00	80.25	90.00
Conformité	916.00	0.48	0.50	0.00	0.00	0.00	1.00	1.00

Nous avons à présent toutes les mesures de moyenne, d'écart type, de minimum et de maximum pour l'ensemble de caractéristiques. Cependant, cela ne nous aide pas beaucoup dans la compréhension et l'analyse des données. Car cela reste une multitude de chiffres.

Diagramme de dispersion

Nous venons de voir que les données obtenues précédemment sont complexes à analyser. nous allons donc tracer un diagramme de dispersion dans Seaborn. Nous importons PyPlot pour afficher la cannelure en fonction de la qualité.

```
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.scatterplot(data=df, x="Qualité", y="Cannelure", hue="Conformité")
plt.grid()
plt.show()
```

En exécutant ce code, la figure 3.3 présente une faible corrélation entre la cannelure et la qualité.

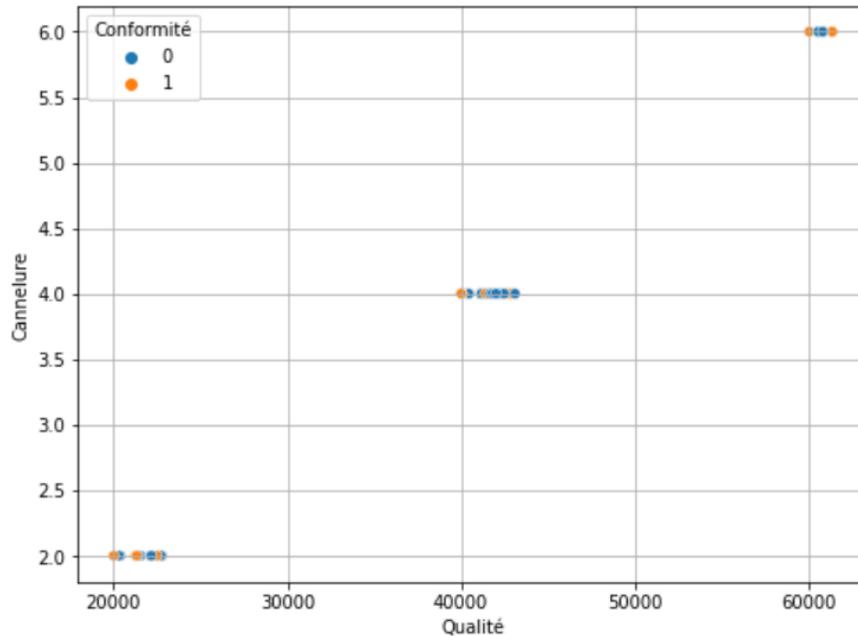


FIGURE 3.3 – Diagramme de dispersion

Matrice de corrélation

Pour voir les coefficients de corrélation et pour déterminer les fortes et les faibles corrélations entre les caractéristiques, nous visualisons les résultats sous forme de matrice de corrélation à travers le code ci-dessous :

```
corrMatrix = df.corr()

# plot corrMatrix
fig, ax = plt.subplots(figsize=(25,20))

sns.heatmap(corrMatrix.round(2), annot=True, linewidth=0.01, square=True, cmap="RdBu", linecolor="black")
```

Nous remarquons qu'il y a une très faible corrélation entre les caractéristiques et la sortie du système (la conformité) :

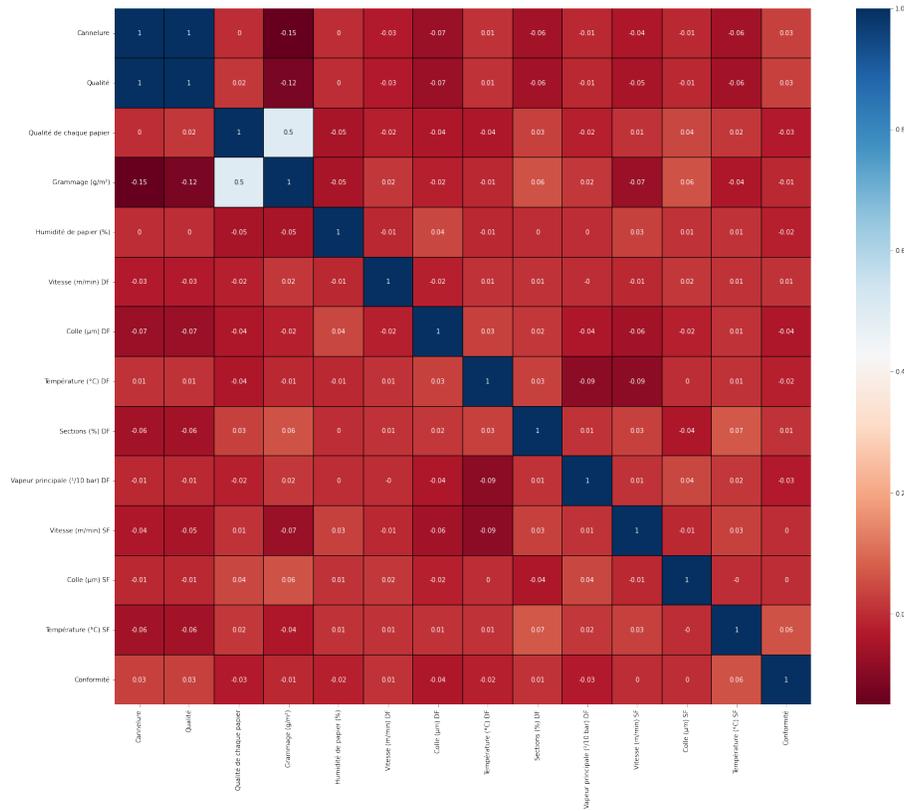


FIGURE 3.4 – Matrice de corrélation

Les caractéristiques qui ont une faible corrélation peuvent entraîner de mauvaises prédictions. Pour cela, nous supprimons les caractéristiques qui ont le coefficient de corrélation avec la conformité inférieure de 0.01 :

```

cor_target = abs(corrMatrix["Conformité"])

# Selecting highly correlated features : 0.5
relevant_features = cor_target[cor_target>=0.01]
print("relevant_features : ",relevant_features.shape,"\n",relevant_features)

print("-----")
lst_relevant_features_columns = relevant_features.index.to_list()
my_data = pd.DataFrame(df, columns= lst_relevant_features_columns)

print("List the column names : ",my_data.columns.to_list())
my_data.sample(10).style.format("{:.2f}").background_gradient(cmap="RdYlGn")##

```

Ce qui nous donne comme résultat :

```

relevant_features : (11,)
  Cannelure                0.027803
  Qualité                  0.027805
  Qualité de chaque papier 0.026109
  Grammage (g/m2)         0.013811
  Humidité de papier (%)   0.020696
  Colle (µm) DF            0.044208
  Température (°C) DF     0.024505
  Sections (%) DF         0.012558
  Vapeur principale (1/10 bar) DF 0.033614
  Température (°C) SF     0.060085
  Conformité               1.000000
Name: Conformité, dtype: float64

```

3.1.8 Choix d'un modèle de prédiction et résolution du problème

Des données d'apprentissage et des données de tests

La première chose à faire est de diviser nos observations en données d'apprentissage et en données de tests qui permettant de valider le bon apprentissage de notre modèle.

Pour cela, nous allons utiliser la fonction "train_test_split" du module "scikit-learn", qui va nous permettre de diviser de façon aléatoire nos données en 80% de données d'apprentissage et 20% de données de validation.

```

# Define X variables and our target(y)
X = my_data.drop(["Conformité"],axis=1).values
y = my_data["Conformité"].values
print("X : ",X.shape," y : ",y.shape)

# Split into Input and Output Elements
from sklearn.model_selection import train_test_split
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X,
                                                    y, test_size= 0.20, random_state=100, stratify=y)

print("X_train = ",X_train.shape ," y_train = ", y_train.shape)
print("X_test = ",X_test.shape ," y_test = ", y_test.shape)

```

Ayant pour résultat :

```

X : (916, 10) y : (916,)
X_train = (732, 10) y_train = (732,)
X_test = (184, 10) y_test = (184,)

```

Algorithme utilisé

Nous avons utilisé l'algorithme **KNN** par rapport les autres algorithmes avec le nombre de voisins égal à 3, car il donne une meilleure précision.

En utilisant la bibliothèque "Scikit-Learn", nous avons utilisé le code ci-dessous :

```

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn import metrics

knn_cls = KNeighborsClassifier(n_neighbors = 3)

# Train the classifier
knn_cls.fit(X_train,y_train)

# Making predictions on the testing set
predicted = knn_cls.predict(X_test)

# Classification report
print("Classification report : ")
print(metrics.classification_report(y_test, predicted))

#-----
def draw_confusion_matrix(true, preds, normalize=None):
    # Compute confusion matrix
    conf_matx = metrics.confusion_matrix(true, preds, normalize = normalize)
    conf_matx = np.round(conf_matx, 2)
    # print(conf_matx)
    # plt.subplots(figsize=(14,8))
    sns.heatmap(conf_matx, annot=True, annot_kws={"size": 12},fmt="g", cbar=False, cmap="viridis")
    plt.show()

print("Confusion matrix : \n")
draw_confusion_matrix(y_test, predicted)
print("Normalized confusion matrix : \n")
draw_confusion_matrix(y_test, predicted,"true")

```

Interprétation de résultats

En appliquant l'algorithme **KNN**, nous avons obtenu le taux de bonnes prédictions (accuracy) de 54%.

```

Classification report :
              precision    recall  f1-score   support

     0       0.56         0.52         0.54         96
     1       0.52         0.56         0.54         88

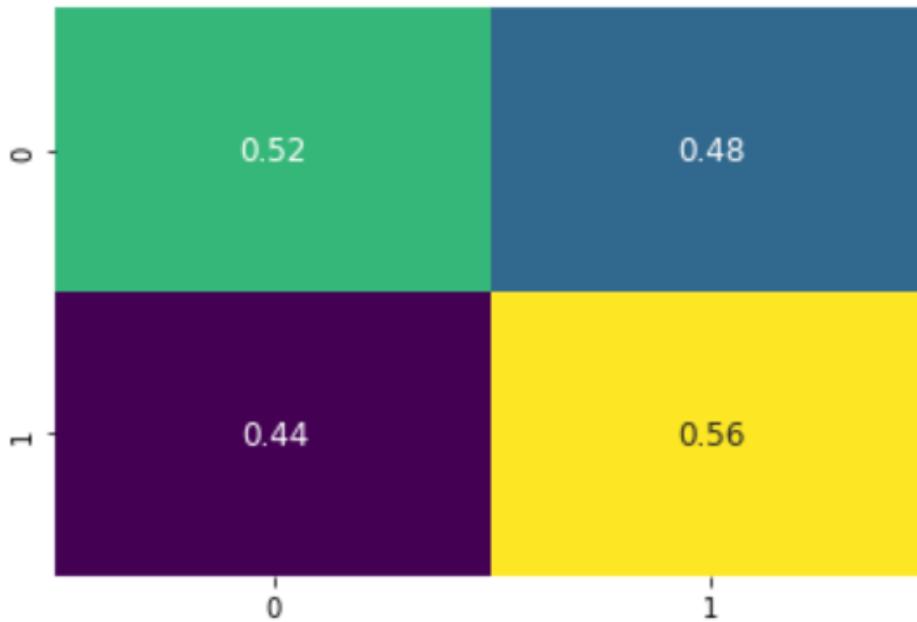
 accuracy                   0.54         184
 macro avg                   0.54         184
 weighted avg                 0.54         184

```

3.1. Classification de la conformité du carton ondulé par rapport à la qualité 51

Le taux de bonnes prédictions est très faible, nous remarquons que la classe 0 est de 56%, elle est un peu élevée par rapport à la classe 1 qui est de 52%.

Normalized confusion matrix :



Ces résultats sont principalement dus aux données utilisées dont la majorité était générées aléatoirement. L'utilisation d'une base de données structurée de l'entreprise permettra certainement d'augmenter le taux des bonnes prédictions et améliorer les résultats obtenus.

3.2 Détermination des réglages requis à partir des types des défauts et des causes possibles

Le système d'aide à la décision est un élément du système d'information de gestion. Il se distingue du système d'information pour dirigeants, dans la mesure où sa fonction première est de fournir non seulement l'information, mais les outils d'analyse nécessaires à la prise de décision.

L'outil d'aide de décision "onduleuse" :

Le train onduleur ou bien l'onduleuse est une station de production de carton où on doit effectuer plusieurs réglages pour avoir des produits finals conformes. Nous avons pensé à un système d'aide à la décision où nous avons défini tous les défauts possibles avec leurs causes et chaque cause avec leurs réglages possibles.

Tout d'abord, notre application VBA Excel compose d'un accueil qui contient les boutons nécessaires de notre travail (Ajouter un défaut & Tableau de réglages), comme l'indique la figure 3.5.



FIGURE 3.5 – Ajouter un défaut

3.2. Détermination des réglages requis à partir des types des défauts et des causes possibles

53

Dans cette application, il y a deux actions principales :

Ajouter un défaut : pour avoir un meilleur résultat, on laisse la main d'ajouter un défaut lorsqu'il est nouveau avec leur réglage pour avoir une base de données riche et complète.

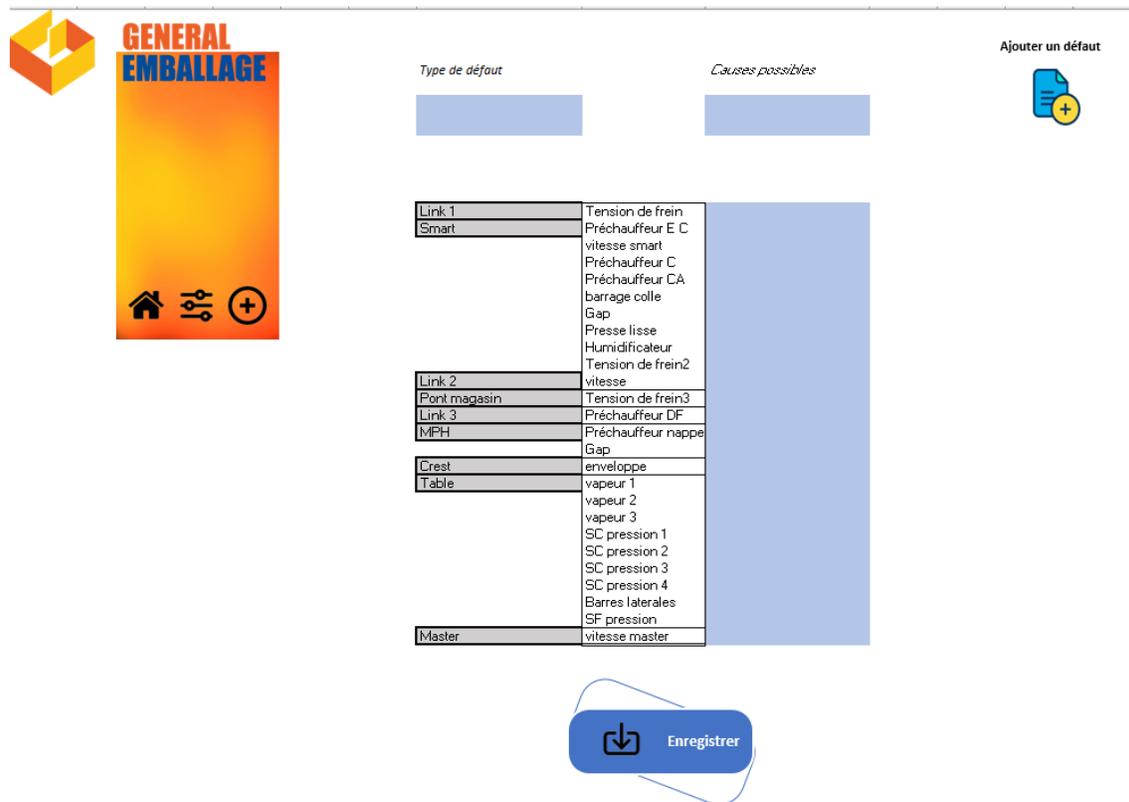


FIGURE 3.6 – Ajouter un défaut

Tableau de réglages : en choisissant le type de défaut et en cliquant sur le bouton "VALIDER" pour avoir les causes possibles, une interface est responsable d'afficher tous les réglages compatibles à ce défaut pour avoir un produit conforme.

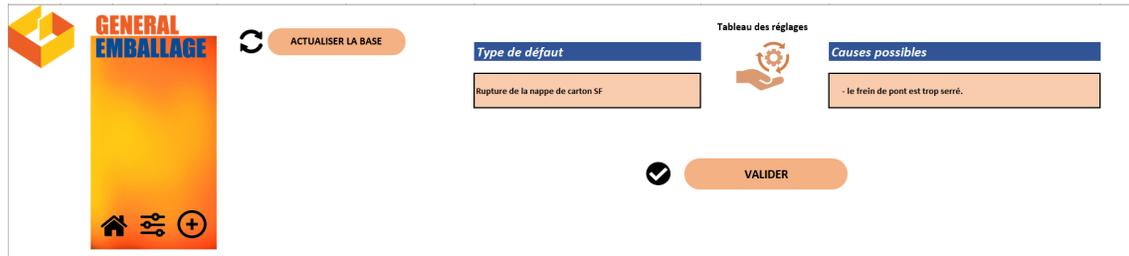


FIGURE 3.7 – Réglages à faire

Link 1	Link 2
Tension de frein	vitesse
Smart	P.M
Préchauffeur E.C	Tension de frein 3
vitesse smart	Link 3
Préchauffeur couverture	Préchauffeur double face
Préchauffeur cannellure	MPH
barrage colle	Préchauffeur nappe
Gap applicateur\ Onduleur	Gap
Presse lisse	master
Humidificateur	vitesse master
Tension de frein2	
Crest	
Enveloppe	
Table	
vapeur 1	
vapeur 2	
vapeur 3	
SC pression 1	
SC pression 2	
SC pression 3	
SC pression 4	
Barres laterales	
SF pression	

FIGURE 3.8 – Résultats

3.3 Conclusion

Nous pensons avoir atteint les objectifs fixés au départ, à savoir proposer une démarche permettant d’entreprendre un projet d’implantation de systèmes d’information d’aide à la décision pour avoir les meilleurs réglages pour éviter les produits finaux mal conforme. Toutes les informations obtenues sont dues à des témoignages des ingénieurs et opérateurs de train onduleur.

Nous signalons en effet qu’il y eût une modification au niveau de la base de données par rapport aux données liées au système d’apprentissage. Cette étude fut donc

menée dans un temps relativement court. Nous suggérons alors, avant la mise en place du système proposé dans ce mémoire, à une consultation auprès des techniciens et ingénieurs de production.

En terminant, nous aimerions rappeler que l'utilisateur de ce système d'aide à la décision est, en dernier ressort, celui qui décide du bon fonctionnement ou non d'un tel système et ainsi faire ressortir l'importance de prendre en considération ses recommandations de façon à en faire un utilisateur sinon enthousiaste, à tout le moins consciencieux. Dans ce contexte, le système que nous proposons peut-être sujet à toute modification ou amélioration pour une meilleure adaptation.

Conclusion

La mise en place de système d'aide à la décision utilisant des algorithmes intelligents permettra aux managers de l'entreprise de prendre les bonnes décisions au moment adéquat. De plus, ces systèmes sont souvent faciles à mettre à jour grâce à l'utilisation de bases de données centralisées et facilement accessibles.

D'autre part, l'avancée technologique importante et la digitalisation croissante de l'industrie oblige les entreprises à utiliser des méthodes de l'intelligence artificielle qui connaît un regain d'intérêt sans précédent, ces méthodes peuvent être utilisées dans la maintenance prédictive, la gestion de la production ou encore le contrôle de la qualité.

Ce projet est réalisé au sein de l'usine d'Oran de l'entreprise **Général Emballage**, nous avons apporté deux solutions, la classification de la conformité du carton ainsi que pour le choix des réglages à effectuer pour l'onduleuse en se basant sur les défauts et les causes possibles. Deux applications ont été développées en utilisant Google Colab et Excel VBA.

Les résultats obtenus sont prometteurs et peuvent être améliorés si on utilise des bases de données structurées de l'entreprise. Ce travail est facilement extensible, il suffit de préparer et analyser les données nécessaires afin d'utiliser les mêmes algorithmes d'apprentissage pour apporter des solutions à des problèmes rencontrés au niveau des autres machines de la ligne de production.

Bibliographie

- [1] Carton ondulé de france. <https://www.cartononduledefrance.org/materiau-et-innovation/materiau-carton/>. [cf. p.]
- [2] *Manuel d'instructions et d'avertissements*. FOSBER. [cf. p.]
- [3] Présentation de l'entreprise. <https://www.generalemballage.com/>. [cf. p.]
- [4] *ÉTUDE D'UN SYSTÈME PLURITECHNOLOGIQUE*. ASSISTANCE TECHNIQUE D'INGÉNIEUR, 2014. [cf. p.]
- [5] Stuart Russell et Peter Norving. *Intelligence artificielle : avec plus de 500 exercices*. Pearson, 2010. [cf. p.]
- [6] Aurélien VANNIEUWENHUYZE. *Intelligence artificielle vulgarisée*. eni, 2019. [cf. p.]

Résumé :

Un système d'aide à la décision est un élément du système d'information de gestion. Il se distingue du système d'informations par sa principale fonction qui consiste à fournir non seulement les informations, mais aussi les outils d'analyse nécessaires à la prise de décision. Nous avons conçu à travers ce projet deux systèmes pour améliorer la stratégie de prise de décision et par conséquent assurer une meilleure gestion du système de production de l'entreprise GENERAL EMBALLAGE. Deux applications sont développées, la première est basée sur l'intelligence artificielle en utilisant un apprentissage afin de décider de la conformité des produits et la deuxième est développée avec VBA Excel et permet de visualiser les réglages possibles pour éviter les mal-conformités.

Mots-clés : Intelligence artificielle, Excel VBA, Système de production.

Abstract :

The decision support system is one of the elements of the management information system. It differs from the executive information system in that its primary function is to provide not only information, but also the analytical tools necessary to make decisions. In this project, two systems were designed to improve vision and ensure the right choice of decisions in real time. Firstly, we designed a system based on artificial intelligence where we performed a learning to know the conformity of a product, then we made a system using VBA Excel that visualizes the possible settings to avoid any mal-conformity.

Keywords : Artificial Intelligence, Excel VBA, Production System.

المخلص

يشكل نظام دعم القرارات أحد مكونات نظام المعلومات الإدارية. وهو يختلف عن نظام المعلومات التنفيذي من حيث أن وظيفته الأساسية لا تتمثل في توفير المعلومات فحسب، بل أيضا في توفير الأدوات التحليلية اللازمة لاتخاذ القرارات.

في هذا المشروع، تم تصميم نظامين لتحسين الرؤية وضمان الاختيار الصحيح للقرارات في الوقت الفعلي. أولاً، VBA صممنا نظاماً يعتمد على الذكاء الاصطناعي حيث تعلمنا معرفة مطابقة المنتج، ثم صنعنا نظاماً باستخدام يتخيل التعديلات المحتملة لتجنب أي امتثال سيء. Excel