

Melusine Classification automatique de mails

Conseil & Support Auto – Premiers tests & Perspectives



Melusine – Classification automatique de mails

Agenda

■ Présentation de la solution

- Intelligence Artificielle
- Melusine
- Principe général
- Analyse de la performance
- Seuil de confiance

■ Mise en œuvre pour le Conseil & Support Auto

- Besoin initial
- Entrainements
- Prédictions
- Plan d'actions & Perspectives

■ Tests & Perspectives

- Synthèse des avancées
- Axes d'investigation
- Plan d'actions







Intelligence artificielle

Intelligence artificielle:

Mise en œuvre de techniques visant à permettre aux machines d'imiter une forme d'intelligence réelle.

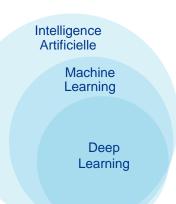
Machine Learning ou apprentissage automatique :

Sous domaine de l'IA consistant à laisser des algorithmes découvrir des motifs récurrents dans des ensembles de données (images, chiffres, mots...).

Les algorithmes de ML apprennent de manière autonome à effectuer une tâche ou à réaliser des prédictions à partir de données.

Deep Learning ou apprentissage profond :

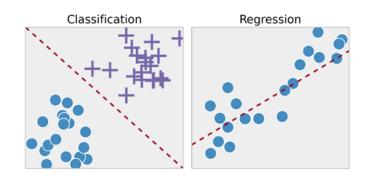
Sous domaine du ML reposant sur le modèle des réseaux de neurones.



Différents types de problème en IA :

- Régression : prédire une valeur continue en fonction de caractéristiques
 - » Ex : prédiction du prix d'une maison avec nbre de chambre, m2, location...

- Classification : prédire une catégorie en fonction de caractéristiques
 - » Ex : prédire la présence d'un chien ou d'un chat sur une image



Melusine

Melusine est une librairie open source développée en langage Python, servant entre autres à l'extraction et la classification automatique de mails. Cette solution est née d'un projet de gestion des mails de la MAIF, avec la société Quantmetry (cabinet de conseil parisien pionnier en IA, qui nous accompagne sur nos projets IA)

Cette librairie se sert de packages reconnus dans le **Deep Learning** tel que Scikit-learn, Keras ou Tensorflow.

Melusine est capable de classer les mails en langue française en fonction de plusieurs caractéristiques :

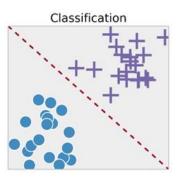
- Le texte contenu dans le corps du mail
- Le nom de l'expéditeur
- Les noms des destinataires
- La date de réception
- L'extension des pièces jointes
- L'extension des adresses mails



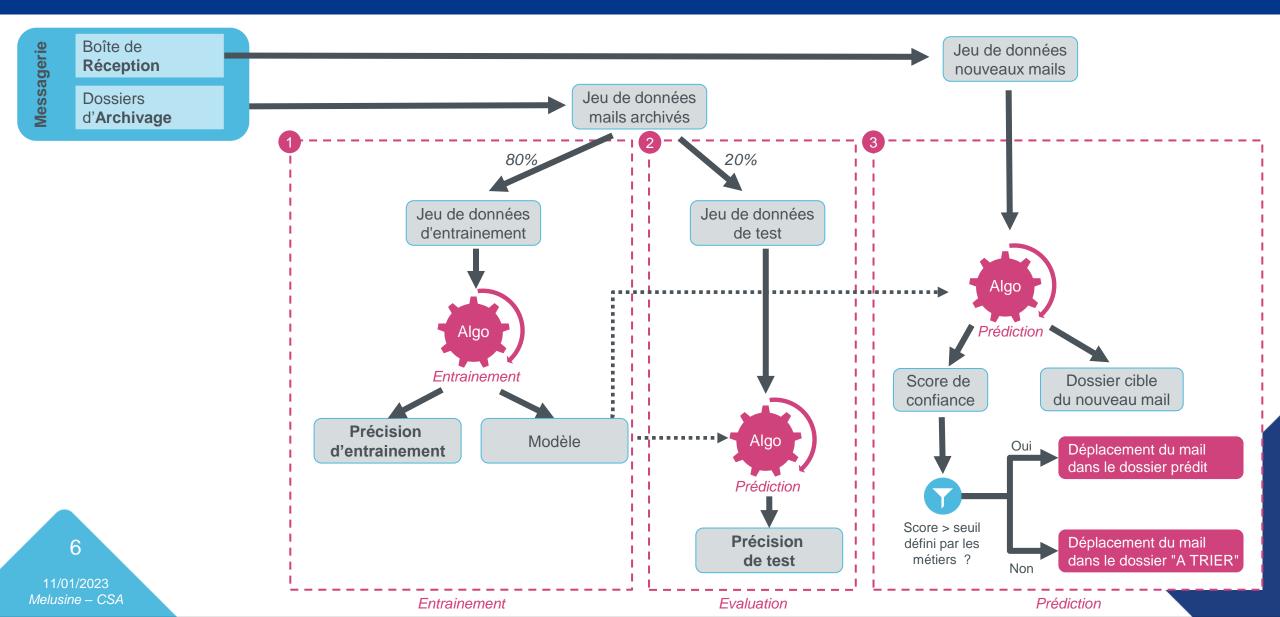
Intelligence Artificielle

> Machine Learning

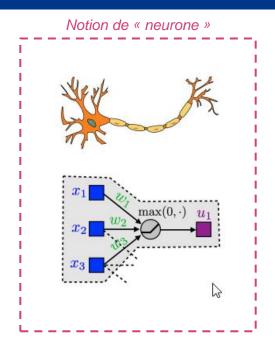
> > Deep Learning

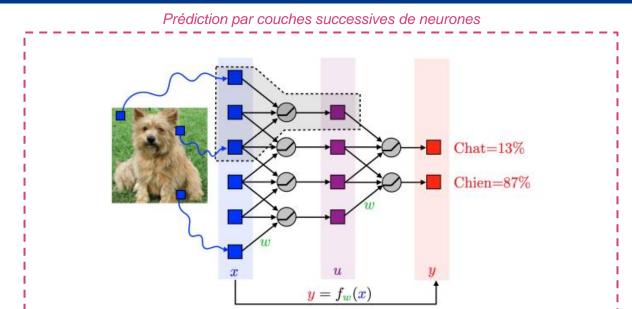


Principe général

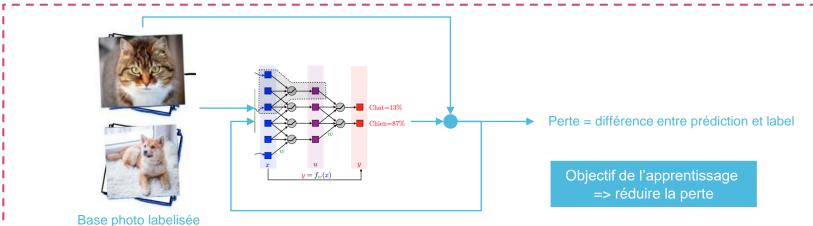


Principe général





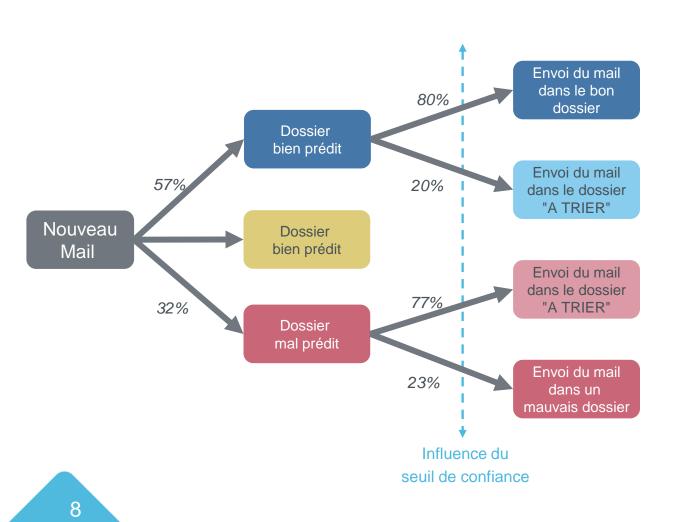
Calibrage des neurones par itérations successives





Analyse de la performance

11/01/2023 *Melusine* – *CSA*

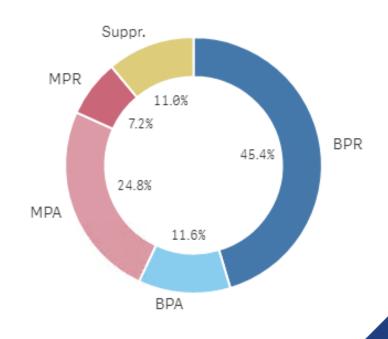


45% de mails **B**ien **P**rédits et **R**outés (Vrai positif)

12% de mails **B**ien **P**rédits mais **A** trier (Vrai négatif)

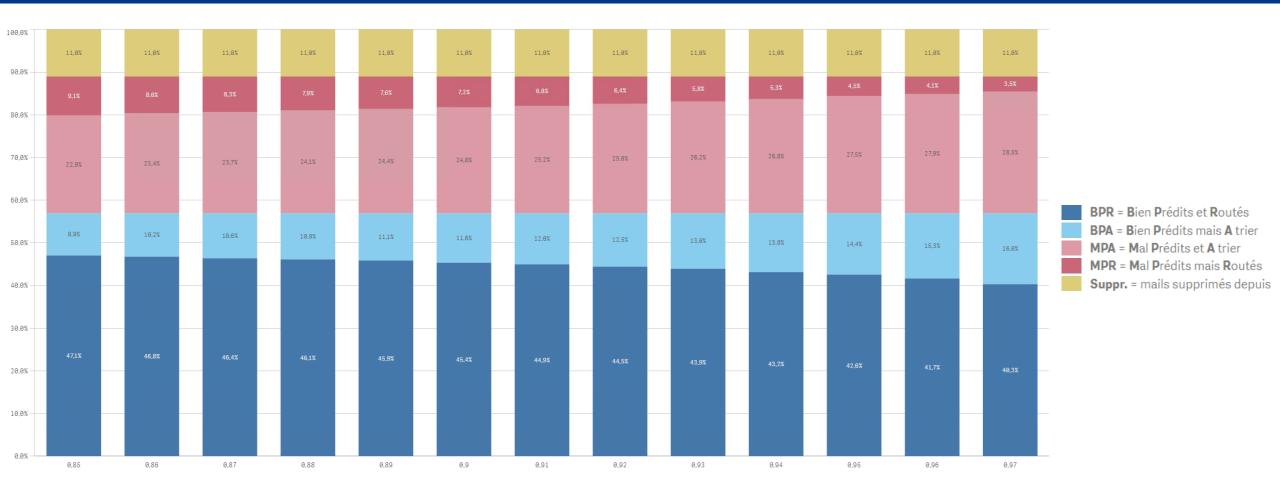
8% de mails **M**al **P**rédits mais **A** trier (Faux négatif)

6% de mails Mal Prédits et Routés (Faux positif)



VERLINGUE

Seuil de confiance



Seuil élevé :

- de mails envoyés vers les mauvais dossiers
- + de mails envoyés vers le dossier « à trier »

Seuil faible :

- + de mails envoyés vers des dossiers
- + de chances d'erreur entre deux chargés de compte

9

11/01/2023 *Melusine – CSA*



Mise en œuvre pour le Conseil & Support Auto

Besoin initial

Conseil & Support Automobile

7 collaborateurs

15 dossiers

~ 1100 mails / jour

Le service

Activité

Est en charge des flux entrants, téléphoniques et mails / courriers...

- Préouvertures des dossiers sinistres dans Atlas
- Tri des demandes selon priorité / expéditeur
- Identification du dossier sinistre correspondant et indexation du mail avec le modèle d'indexation correspondant.

Responsables

Sponsor:

Karine Gloaguen, manager

Référente

• Front Office : Nelly Relot, responsable d'équipe

Les besoins

Boîte mail générique avec un traitement des mails « à la volée », où chacun vient piocher les mails qui l'intéressent pour les traiter dans ses dossiers spécifiques :

Etat des lieux

- De nombreux utilisateurs simultanés de la messagerie
- Un temps de traitement des mails pouvant être long (plusieurs intermédiaires avant d'arriver dans le bon dossier)

Première étape

Classification des mails sur 2 niveaux

- Niveau 0: Activité Front Office
- Niveau 1 = le domaine : Cies mandantes, Garages, ...
- Niveau 2 = la thématique : Références, Factures, Rapports,

Pistes à développer

Indexation des mails dans la GED



Entrainements

Nb mails / dossier

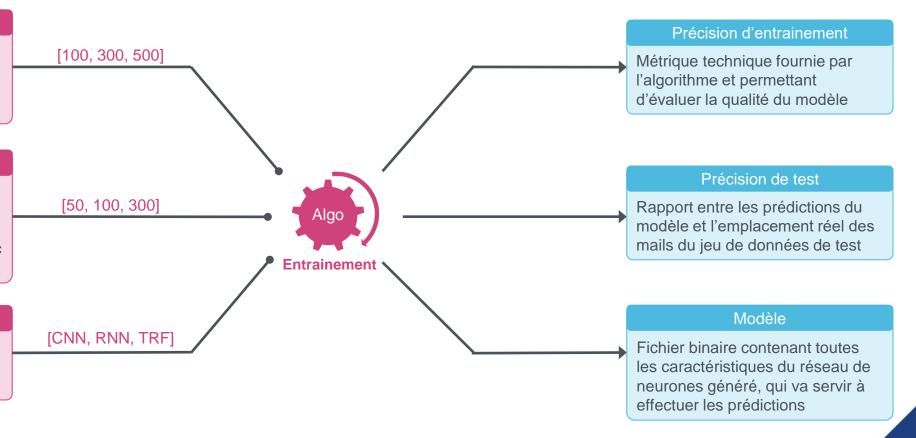
Nb de mails à prendre dans chaque dossier cible (en prélevant proportionnellement dans chacun des sous-dossiers le cas échéant)

Nb d'itérations

Les réseaux de neurones fonctionnent par apprentissages successifs, améliorant progressivement la précision, avec l'écueil du surapprentissage

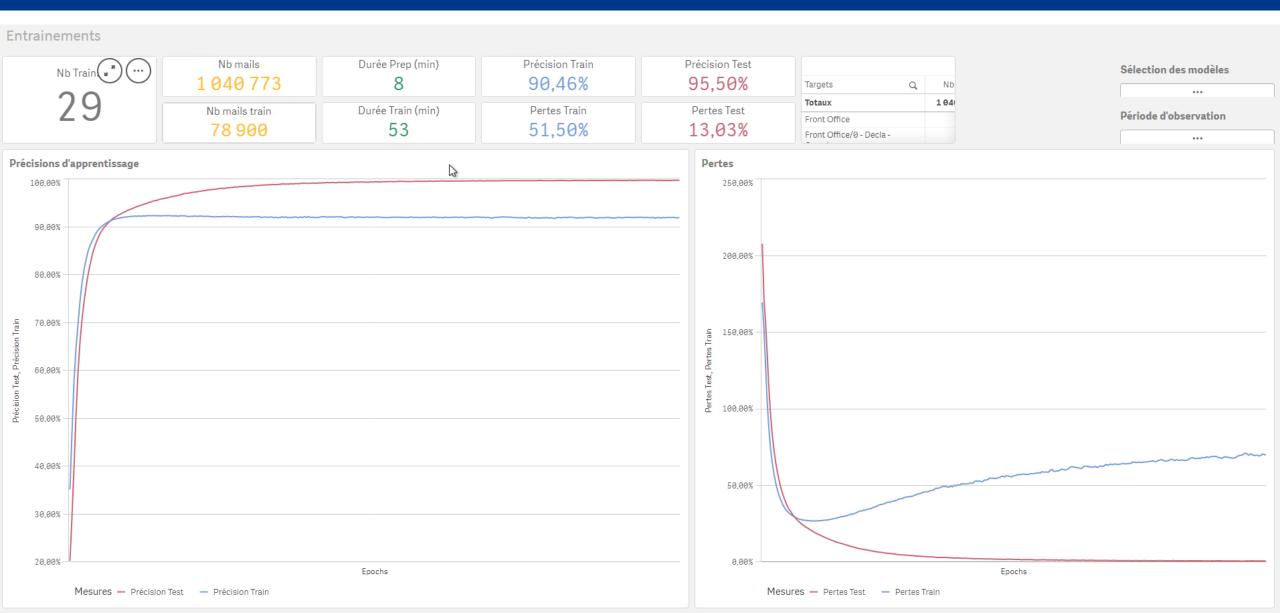
Type de modèle

3 modèles sont actuellement testés, mais d'autres pourront être également challengés à l'avenir ...





Entrainements



Entrainements

tération	Q I	Modèle Q	Nb epochs Q	Nb mails par target Q	Durée Prep (min)	Durée Train (min)	Précision Train	Pertes Train	Précision Test	Pertes Test	Nb mails	Nb mails train	Nb targets	Nb targets train	Score BPR	Score BPA	Quitter le mo	ade plein é
otaux					8	53	90,46%	51,50%	95,50%	13,03%	1040773	78 900	841	281	76,4%	10,4%	2,4%	10,99
0221223_11072	27 r	nn	300	500	9	138	92,64%	65,32%	99,89%	0,44%	35 893	4 000	29	8	87,0%	3,7%	0,7%	8,6
0221223_13343	35 t	rf	300	500	8	137	92,74%	62,60%	99,81%	0,72%	35 893	4 000	29	8	83,4%	6,7%	1,0%	8,9
0221223_08441	17 c	enn	300	500	8	134	92,71%	63,50%	99,80%	0,69%	35 893	4 000	29	8	79,2%	8,0%	1,8%	10,9
0221222_21572	20 c	enn'	300	300	8	125	92,06%	68,42%	99,74%	0,95%	35 893	3 000	29	10	78,3%	7,3%	2,0%	12,4
0221223_00103	27 r	nn	300	300	7	117	92,35%	63,26%	99,73%	0,79%	35 893	3 000	29	10	70,0%	10,6%	3,4%	16,1
0221222_14484	40 r	nn	300	100	7	102	91,75%	70,62%	99,71%	1,04%	35 893	1 100	29	11	73,5%	10,9%	3,0%	12,6
0221222_13183	33 c	enn	300	100	6	83	91,55%	79,08%	99,71%	0,74%	35 893	1 100	29	11	86,0%	3,7%	0,7%	9,7
0221222_16384	48 t	rf	300	100	7	88	90,24%	83,24%	99,67%	0,81%	35 893	1 100	29	11	71,7%	7,9%	2,4%	18,1
0221223_02153	37 t	rf	300	300	7	128	91,72%	71,12%	99,57%	1,17%	35 893	3 000	29	10	74,5%	10,5%	2,5%	12,6
0221223_06560	07 r	nn	100	500	8	46	92,57%	54,00%	99,17%	2,46%	35 893	4 000	29	8	82,1%	7,5%	1,3%	9,1
0221223_06036	01 c	enn.	100	500	8	45	92,88%	42,82%	99,09%	2,77%	35 893	4 000	29	8	76,8%	8,1%	1,9%	13,1
0221222_11311	17 C	enn'	100	100	7	28	91,92%	47,68%	99,04%	2,70%	35 893	1 100	29	11	81,8%	7,7%	1,7%	8,8
0221223_07501	13 t	rf	100	500	8	45	92,20%	45,09%	99,03%	2,84%	35 893	4 000	29	8	78,6%	10,4%	1,9%	9,2
0221222_12062	21 r	nn	100	100	7	26	92,24%	46,09%	99,02%	2,76%	35 893	1 100	29	11	73,7%	6,6%	2,6%	17,2
0221222_12392	25 t	rf	100	100	6	31	91,86%	47,23%	98,87%	3,43%	35 893	1 100	29	11	77,8%	8,6%	2,1%	11,4
0221222_21131	16 t	rf	100	300	8	35	92,14%	44,44%	98,65%	4,03%	35 893	3 000	29	10	77,3%	9,4%	2,7%	10,6
0221222_19380	07 c	onn	100	300	7	37	91,45%	48,08%	98,62%	4,32%	35 893	3 000	29	10	76,0%	11,3%	2,5%	10,2
0221222_20231	11 r	nn	100	300	8	41	92,75%	36,05%	98,41%	4,43%	35 893	3 000	29	10	75,1%	10,9%	2,5%	11,5
0221223_05005	53 r	nn	50	500	8	24	92,13%	33,83%	96,97%	8,94%	35 893	4 0 0 0	29	8	79,2%	11,0%	1,7%	8,2
0221223 05335	57 t	rf	50	500	7	21	92.25%	33.23%	96.82%	9.23%	35 893	4 000	29	8	61.9%	23.1%	5.6%	9.4
0221223_04314	45 c	onn	50	500	8	20	92,44%	32,89%	96,74%	9,92%	35 893	4 000	29	8	79,7%	11,7%	1,7%	7,0
0221222_10560	08 r	nn	50	100	7	9	91,93%	29,31%	96,16%	11,58%	35 893	1 100	29	11	72,6%	13,1%	3,5%	10,8
0221222_11141	13 t	rf	50	100	7	10	92,29%	29,12%	96,14%	12,06%	35 893	1 100	29	11	73,5%	11,5%	3,0%	12,0
0221222_10390	03 c	onn	50	100	7	9	92,14%	30,62%	95,95%	11,56%	35 893	1 100	29	11	72,4%	14,7%	2,8%	10,1
0221222_18425	58 r	nn	50	300	7	17	92,80%	27,77%	95,90%	12,86%	35 893	3 000	29	10	69,4%	16,6%	3,5%	10,5
0221222_18145	54 c	onn	50	300	7	20	92,58%	28,59%	95,87%	12,73%	35 893	3 000	29	10	78,5%	12,2%	2,0%	7,3
0221222_19090	02 t	rf	50	300	7	20	92,43%	28,01%	95,64%	13,48%	35 893	3 000	29	10	71,7%	16,5%	3,4%	8,3
0221222_10015	54 0	enn	5	300	16	1	68,10%	87,63%	59,45%	114,58%	35 831	3 000	29	10	-	-	-	-
0221222_09522	20 c	enn	5	300	8	1	66,38%	93,87%	56,38%	123,82%	35 831	3 000	29	10	-	-		_



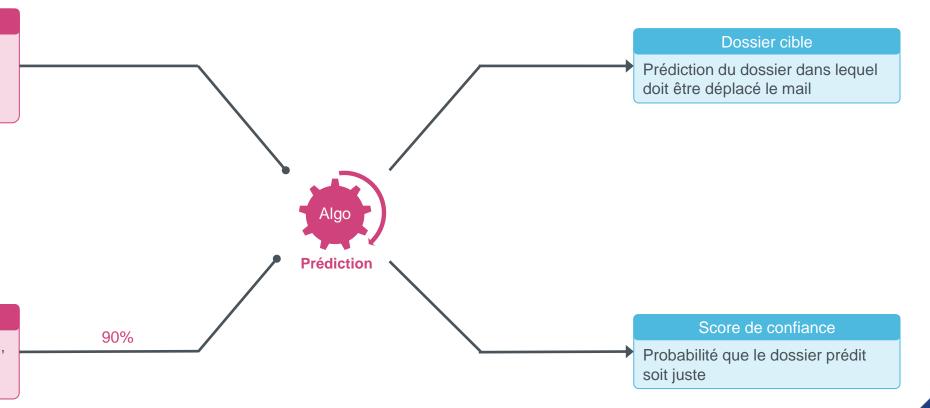
Prédictions

Modèle

Fichier binaire contenant toutes les caractéristiques du réseau de neurones généré par l'apprentissage

Seuil de confiance

Seuil de confiance en l'algorithme, qui va déterminer si le mail doit être déplacé ou « à trier »





Prédictions

Prédictions

Mélusine - Verlingue Connect

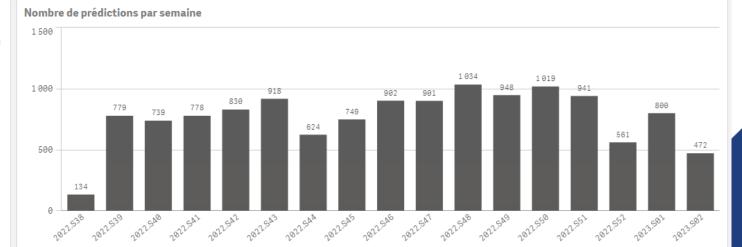




Informations complémentaires

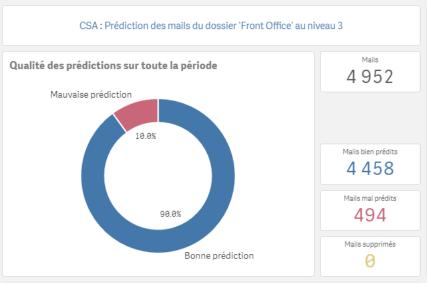
Ce tableau de bord analyse les performances du modèle indépendamment des dossiers dans lesquels ils ont finalement été déplacés.

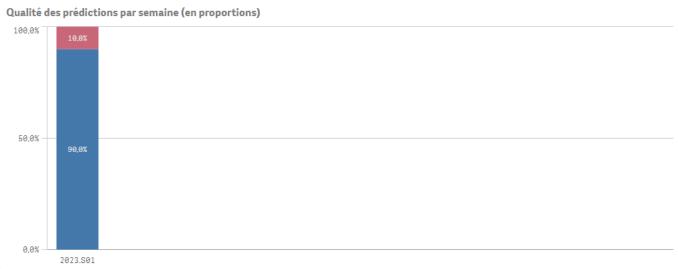
Il s'agit simplement de comparer les prédictions faites par le modèle avec l'endroit où les mails sont réellement arrivés, quelques jours après, que ce soit uniquement par l'algorithme ou suite à des interventions des collaborateurs



Prédictions

Prédictions

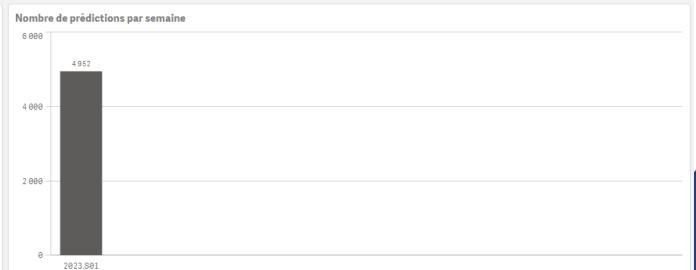




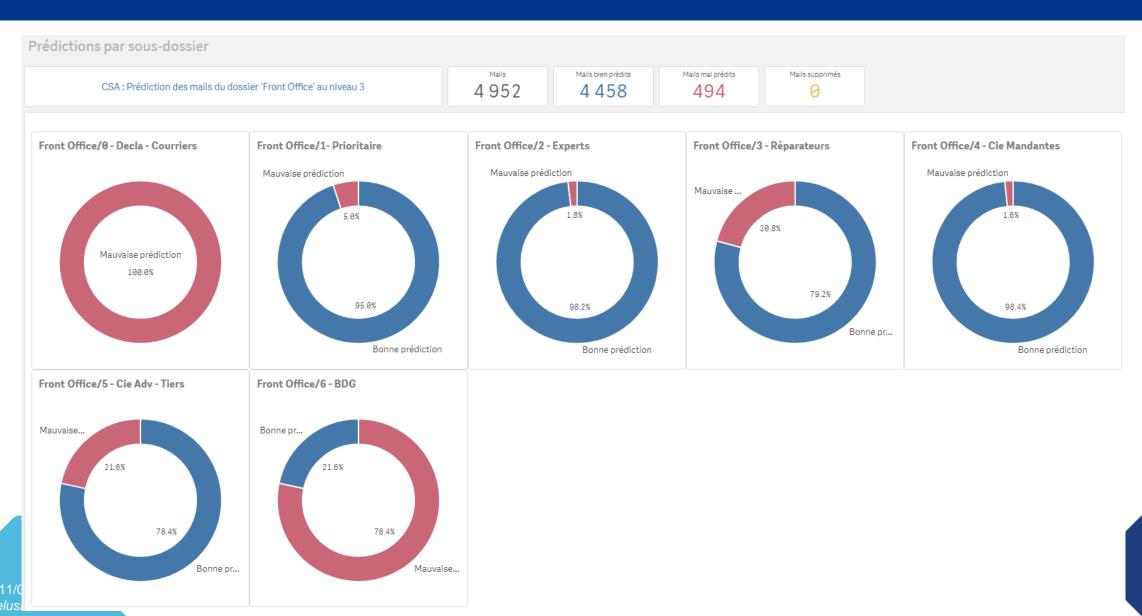
Informations complémentaires

Ce tableau de la rd analyse les performances du modèle indépendamment des dossiers dans lesquels ils ont finalement été déplacés.

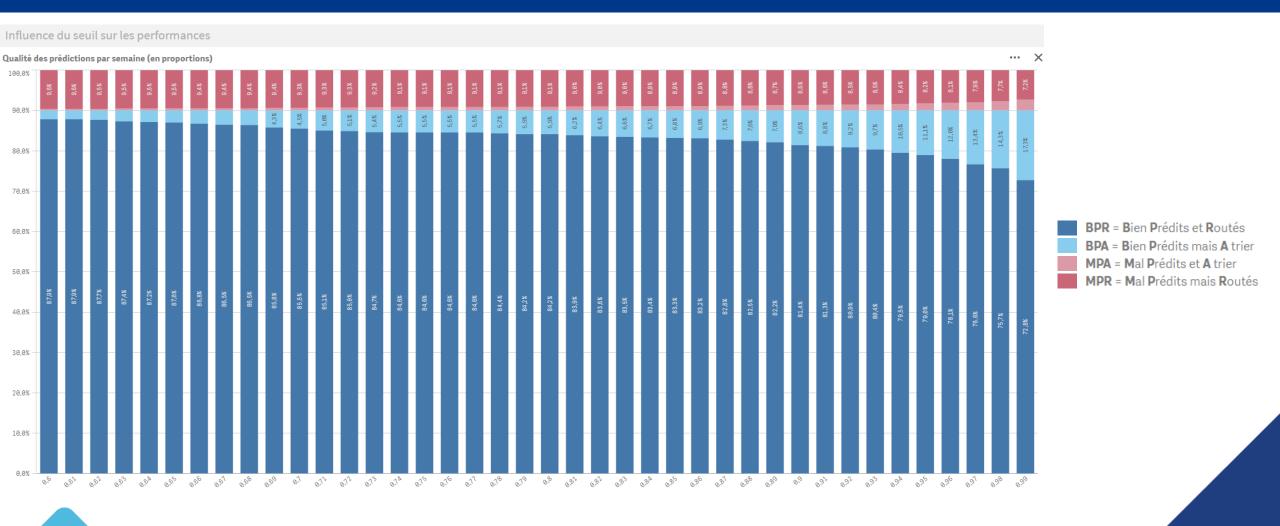
Il s'agit simplement de comparer les prédictions faites par le modèle avec l'endroit où les mails sont réellement arrivés, quelques jours après, que ce soit uniquement par l'algorithme ou suite à des interventions des collaborateurs



Prédictions



Prédictions









Synthèse des avancées

Ajustements des process CSA

Arrêt de l'utilisation du dossier « Traitements du jour » qui perdait l'historique de classement des mails (rendant impossible l'application d'un algorithme d'apprentissage)

Premiers tests

Tests d'apprentissage concluants sur les premières semaines d'historique de mails



Synthèse des avancées

Premiers travaux d'industrialisation réalisés

- 2 serveurs dédiés
 - Un serveur « (sur-)vitaminé » pour les apprentissages
 - Un serveur de production dédié aux prédictions
- Refonte de l'algorithme
 - Code plus <u>robuste</u>, quels que soient les aléas (présence d'un brouillon, timeout base de données, ...)
 - Archivage et versionning des modifications
 - Paramétrage maximal pour lancer des batteries de tests
 - Stockage des logs complets en base pour mise en place d'un monitoring
- Création de 2 applications QlikSense dédiées :
 - Supervision des entrainements des modèles
 - Supervision des prédictions des modèles



Axes d'investigation

Tests d'optimisation des paramètres

- Variations des paramètres existants
 - nb mails
 - nb itération
 - Modèle
- Ajout nouveaux paramètres + variations
 - Période d'apprentissage
 - Période d'évaluation (derniers mails / mails aléatoire sur la période)
 - Hyperparamètres des modèles

Tests de plusieurs modèles en chaine

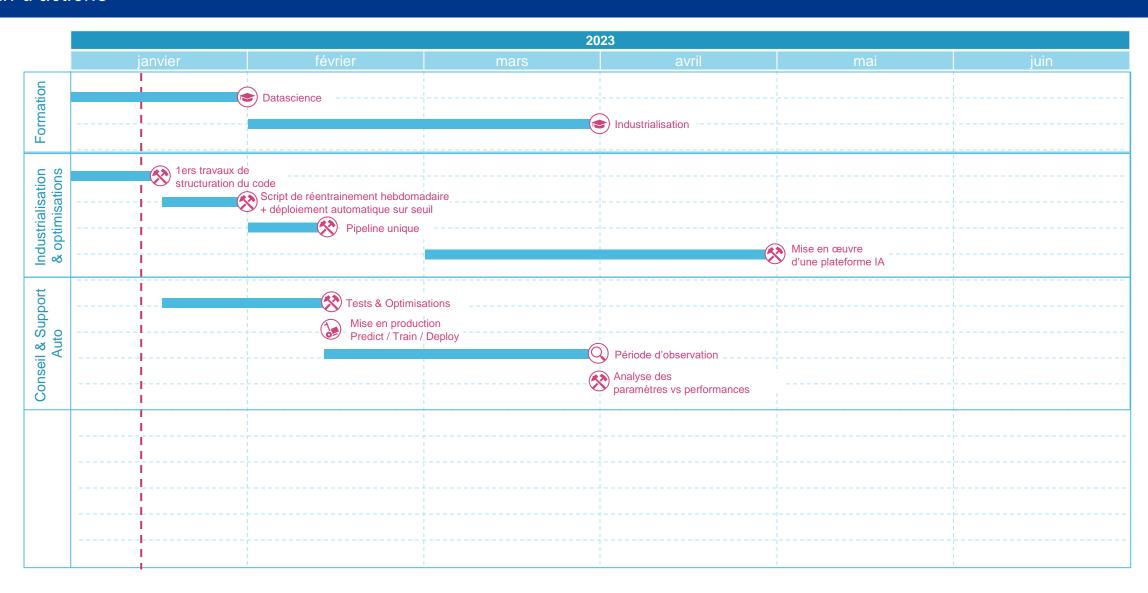
- Premier modèle pour déterminer s'il s'agit de l'activité Front Office
- Second modèle pour prédire le domaine (Garages, Experts, BDG, ...)
- Troisième modèle pour préciser le sous-dossier

Tests de variation du périmètre

Exclusion du dossier « Prioritaires »



Plan d'actions



Verlingue, simplement

Courtier en assurances spécialisé dans la protection des entreprises, Verlingue apporte à ses clients des solutions simples et performantes pour protéger leurs activités (risques de l'entreprise) et leurs collaborateurs (protection sociale complémentaire).

Avec plus de 1 100 collaborateurs implantés en régions et des partenaires dans plus de 100 pays (membre du réseau WBN), Verlingue conseille, négocie et gère les programmes d'assurances de plus de 3 200 entreprises. Avec une ambition au service de ses clients : rendre simples leurs assurances.

www.verlingue.fr

