

EXECUTIVE SUMMARY

RAM Companion

GROUPE G11 — INNOVATION

Douha MAJRI | Samia TOUILE | Salahou dine MOROU
Mahmoud SANNOUNE | Mohamed-Rida EL-KHALOUAN

Établissement : École Centrale Casablanca

Partenaire : Royal Air Maroc

Encadrement : Prof. Bouchra BENSIALI

Période : Année académique 2025-2026

Date : Décembre 2025

1 Contexte et Opportunité de Marché

1.1 Contexte technologique et besoins du marché

L'industrie aérienne fait face à une transformation profonde portée par la digitalisation croissante des services et l'évolution des attentes voyageurs. Les passagers exigent des expériences personnalisées comparables à celles des géants du numérique, tout en manifestant une méfiance croissante vis-à-vis de la collecte massive de données personnelles. Les sanctions RGPD infligées aux acteurs du secteur, dépassant plusieurs millions d'euros ces dernières années, confirment que la conformité réglementaire constitue un impératif stratégique incontournable.

Le secteur aérien africain s'inscrit dans une dynamique de croissance soutenue. Selon les prévisions de l'African Airlines Association, le nombre de passagers sur le continent devrait atteindre 400 millions d'ici 2035. Les compagnies africaines accusent un retard numérique significatif en matière d'expérience digitale voyageur. Royal Air Maroc, transportant 8,2 millions de passagers annuellement, représente un terrain d'expérimentation idéal pour valider une approche respectueuse de la vie privée à l'échelle continentale.

1.2 Opportunités et limites du marché actuel

Le marché mondial des technologies de voyage est estimé à 26,4 milliards de dollars en 2025 et devrait atteindre 42,1 milliards d'ici 2030 (taux de croissance annuel de 12,8%). Sur le marché africain, avec 127 millions de passagers annuels, le potentiel adressable se situe entre 45 et 50 millions d'utilisateurs. Pour Royal Air Maroc, une adoption cible de 5 à 6% représenterait 410 000 à 490 000 utilisateurs actifs d'ici trois ans.

Plusieurs défis structurels persistent : les solutions actuelles souffrent du problème de « démarrage à froid » nécessitant plusieurs mois d'historique, les questionnaires CRM répétitifs conduisent à des taux d'abandon entre 60 et 81%, et les modèles comportementaux actuels ne reflètent pas les spécificités des voyageurs africains. Le marché n'a pas encore exploité le potentiel des approches minimalistes permettant de générer de la valeur sans collecter massivement des données personnelles.

2 Énoncé du Problème

Le secteur aérien fait face à trois problématiques interconnectées qui limitent structurellement l'expérience voyageur et génèrent des coûts d'opportunité substantiels pour les compagnies aériennes. Ces limitations, identifiées à travers l'analyse approfondie du parcours passager et validées par les données sectorielles internationales, définissent le périmètre précis de notre intervention.

2.1 Personnalisation bloquée par le dilemme données-confidentialité

Royal Air Maroc ne dispose que de cinq variables transactionnelles élémentaires par passager : âge, origine géographique, destination, classe de voyage et statut de fidélité. Le défi technique consiste à prédire des préférences comportementales avancées sans exiger de questionnaires supplémentaires ni collecter de données sensibles. Cette tension crée un blocage : les compagnies ne peuvent personnaliser sans données, et les passagers refusent de les fournir par manque de confiance ou lassitude.

2.2 Période d'apprentissage frustrante pour les nouveaux voyageurs

Les moteurs de recommandation conventionnels nécessitent six à douze mois d'interactions avant de générer des personnalisations pertinentes. Durant cette période, les nouveaux passagers reçoivent des suggestions génériques peu différencierées, créant une expérience frustrante. Cette insatisfaction se traduit par des coûts d'opportunité mesurables : taux d'attrition élevé, monétisation bloquée des services additionnels et surcharge du centre d'appels.

2.3 Inadéquation des modèles comportementaux disponibles

Les modèles prédictifs actuels sont majoritairement développés sur des populations occidentales. Ils ne reflètent pas les comportements spécifiques des voyageurs africains, dont les motifs de déplacement (diaspora, Omra, affaires intra-africaines), sensibilités tarifaires et préférences culturelles diffèrent significativement. L'absence de datasets authentiques représentatifs du contexte marocain rend difficile la validation empirique.

Ces trois limitations définissent le problème que RAM Companion vise à résoudre : comment générer une personnalisation immédiate et pertinente dès le premier voyage, en exploitant uniquement des variables transactionnelles minimales, tout en respectant la vie privée et en s'adaptant aux spécificités des voyageurs marocains et africains ?

3 Solution Proposée

Face au défi de personnalisation respectueuse de la vie privée lancé par Royal Air Maroc, nous avons développé RAM Companion, une plateforme web intelligente qui repense intégralement l'accompagnement voyageur. L'innovation fondamentale réside dans la capacité à générer des recommandations personnalisées dès le premier voyage, éliminant la période d'appren-

tissage frustrante de six à douze mois caractérisant les solutions traditionnelles.

RAM Companion repose sur une architecture technique moderne combinant un backend Python FastAPI exposant une API REST versionnée, un frontend React TypeScript offrant une interface utilisateur fluide, une base de données PostgreSQL assurant la persistance et un hébergement cloud Azure avec pipeline d'intégration et de déploiement continu. Cette architecture garantit la scalabilité nécessaire pour accompagner la croissance future tout en maintenant des performances optimales.

3.1 Approche globale du système

Le système RAM Companion structure le parcours voyageur en six phases chronologiques distinctes : pré-départ, check-in, jour du départ, arrivée, séjour et post-voyage. Ce découpage n'est pas une simple subdivision cosmétique, mais constitue le fondement d'une expérience temporalisée où chaque phase déclenche automatiquement une assistance personnalisée adaptée au contexte spatial et temporel du voyageur. Par exemple, la phase de check-in (J-1/J-2) active automatiquement des rappels concernant les documents de voyage, des informations sur les conditions météorologiques à destination et des propositions de services aéroportuaires pertinents comme le fast-track ou la sélection de siège. La phase d'arrivée enclenche quant à elle des recommandations contextuelles concernant les transferts aéroportuaires, l'hébergement et les premières activités à proximité. Cette orchestration temporelle réduit la friction opérationnelle (questions répétitives au centre d'appel, anxiété passager) tout en créant des opportunités d'upsell ciblé.

L'authentification adopte une approche « guest-first » privilégiant l'accessibilité immédiate. Un utilisateur peut commencer à explorer les fonctionnalités sans création de compte obligatoire. Le backend expose un endpoint POST /api/v1/auth/guest qui génère automatiquement un token JWT, permettant de maintenir la continuité de session tout en préservant l'anonymat. Le frontend stocke ce token (localStorage) et l'injecte dans tous les appels via Authorization : Bearer. Cette approche élimine la barrière psychologique de l'inscription préalable tout en restant compatible avec une authentification complète ultérieure pour les passagers souhaitant bénéficier de fonctionnalités avancées comme la synchronisation multi-appareils ou l'intégration avec le programme de fidélité Safar Flyer.

3.2 Moteur de recommandations à démarrage immédiat

Méthodologie cible (fondement scientifique) : Le cœur technique de RAM Companion repose sur une méthodologie de transformation de données permettant de générer des prédictions comportementales à partir

de variables transactionnelles minimales. Cette méthodologie s'appuie sur une analyse statistique rigoureuse de 103 904 observations provenant de datasets internationaux authentiques issus de Kaggle et des enquêtes IATA. L'analyse exploratoire a identifié 18 corrélations potentielles entre les cinq variables de base (âge, origine géographique, destination, classe de voyage, statut de fidélité) et quatre catégories de préférences comportementales (confort siège, compétence digitale, sensibilité retards, motif voyage). Sur ces 18 corrélations explorées, 12 ont franchi le seuil de significativité statistique avec une valeur p inférieure à 0,05, garantissant que ces relations ne résultent pas du hasard mais reflètent des patterns comportementaux réels.

Ces 12 corrélations validées constituent la base scientifique permettant de transformer les cinq variables transactionnelles en sept indicateurs prédictifs : segment démographique, catégorie de vol, motif de voyage prédit, évaluation du risque d'attrition, niveau d'appétence digitale, attentes en matière de confort et exigences relatives à l'expérience aéroportuaire.

Implémentation MVP actuelle (déploiement réel) : L'implémentation déployée sur Azure constitue une version pragmatique du modèle complet. L'endpoint GET /recommendations/post-booking utilise actuellement les variables disponibles dans le système : dates de voyage (depart_date, return_date) et classe de cabine (cabin). Les champs âge et statut de fidélité, bien que prévus dans la méthodologie, sont temporairement à None dans le MVP en attendant l'intégration avec les systèmes RAM existants. Cette approche permet de valider l'architecture et les flux opérationnels avant la collecte de variables supplémentaires, respectant ainsi une logique Privacy-First stricte.

La fonction compute_scores calcule des scores comportementaux à partir de ces variables disponibles : durée du séjour (return_date - depart_date) pour prédire le motif de voyage (Business si court, Loisirs si long), et niveau de cabine pour estimer les attentes de service. Les règles heuristiques génèrent des prédictions dont la précision estimée se situe entre 70 et 75%, niveau acceptable pour délivrer une valeur immédiate dès le premier voyage tout en collectant les feedbacks nécessaires à l'amélioration progressive.

3.3 Système de feedback et amélioration continue

La collecte des préférences et l'amélioration continue du système s'effectuent via un mécanisme de feedback triple combinant signaux explicites, implicites et gamification. Le feedback explicite s'opère via des boutons simples « utile » ou « pas utile » positionnés sous chaque recommandation, permettant au passager d'exprimer directement sa satisfaction. Le feedback implicite analyse le comportement de navigation : temps passé sur une suggestion, clic vers une page de détail, initiation d'une réservation. Ces signaux comportementaux four-

nissent des informations riches sur l'intérêt réel sans requérir d'action explicite supplémentaire. La dimension gamification lie les retours utilisateurs au programme de fidélité Safar Flyer, attribuant 50 points par feedback avec un plafond mensuel de 200 points.

Recommandations post-réservation (endpoint réel) : L'endpoint GET /recommendations/post-booking génère des suggestions immédiates après confirmation du billet. Le backend charge la réservation, vérifie l'identité de l'utilisateur, calcule les scores comportementaux via compute_scores et transforme ces scores en cartes actionnables via build_post_booking_cards. Les cartes proposent des services complémentaires calibrés selon le profil : assurance voyage pour les destinations lointaines, surclassement pour les vols long-courriers, sélection de siège anticipée. Le système renvoie un summary contenant au minimum trip_type, churn_risk, motive_prob pour traçabilité et amélioration future.

Recommandations destination (algorithme réellement codé) : Deux endpoints opérationnels gèrent les suggestions destination avec un gating serveur strict :

GET /destinations/recommendations? : recommandations par catégorie unique (hotel, restaurant, transport, activity). Le backend valide d'abord le consentement utilisateur (403 si désactivé), récupère les préférences (intérêts + budget), interroge le provider externe, puis applique un ranking en deux étages. Étape 1 : boost léger basé sur les intérêts déclarés (ex : intérêt « food » → restaurants priorisés). Étape 2 : boost fort (+100 points) basé sur les feedbacks explicites like/dislike précédents. Résultat : un item précédemment « liké » remonte très haut, un item « disliked » descend fortement, créant ainsi un apprentissage progressif adapté aux goûts individuels.

GET /destinations/arrival?booking_id=... ou ?city=... : recommandations multi-catégories en une seule requête, renvoyant un objet sections avec hotel, restaurant, transport, activity. Même logique de consentement, préférences et ranking personnalisé. Ce endpoint facilite l'affichage d'une vue complète « première arrivée » avec toutes les catégories essentielles.

3.4 Transparence algorithmique et conformité RGPD

Chaque recommandation s'accompagne d'une explication concise des critères de sélection, renforçant la confiance et permettant un contrôle effectif. La gestion du consentement respecte intégralement le cadre RGPD : les recommandations destination ne sont activées qu'après consentement explicite. L'utilisateur conserve un contrôle granulaire via une interface de préférences permettant d'activer ou désactiver chaque catégorie indépendamment.

FIGURE 1 – Recommandations Multi-Catégories – Pack Arrivée Paris avec filtres interactifs (Hôtels, Restaurants, Transport, Activités), 6 cartes enrichies (rating, distance, prix, boutons like/dislike) et tags de personnalisation actifs (mid, détente, shopping)

FIGURE 2 – Gestion Consentement RGPD – Toggle "Recommandations destination" activable (rouge = ON), encart priorité vie privée soulignant le stockage local sans partage tiers, approche Privacy-First native

3.5 État actuel de l'implémentation

Le MVP complet est déployé sur Azure avec monitoring 24/7. Le backend expose une API REST documentée via Swagger, le frontend React TypeScript est responsive, et la base PostgreSQL contient 103 904 observations synthétiques calibrées.

Les fonctionnalités opérationnelles incluent l'authentification guest JWT, la timeline à six phases, le moteur prédictif exploitant les 12 corrélations, le système de feedback triple et la gestion native du consentement RGPD.

3.6 Flux utilisateur end-to-end (valeur ajoutée concrète)

Le schéma ci-dessous illustre un parcours utilisateur complet démontrant la personnalisation immédiate et progressive :

Ce flux démontre trois avantages concurrentiels majeurs : (1) aucune friction d'inscription grâce à

FIGURE 3 – Dashboard Intelligent – Voyage CMN→Paris (31 déc. 2025 - 8 janv. 2026), Timeline verticale 6 phases avec étape active "Jour du départ" (rouge), boutons contextuels adaptés à chaque phase (Check-in, Fast Track, Recommandations arrivée, Feedback)

FIGURE 4 – Feedback Triple Gamifié – Interface d'évaluation par catégorie (Hôtel sélectionné), 3 options radio ("Utile" actif surligné rouge, "Pas utile", "Consulté"), collecte signaux explicites pour amélioration continue du ranking (± 100 points)

l'auth guest automatique, (2) valeur immédiate dès T1 via les recommandations post-booking calibrées sur dates+cabine, (3) amélioration continue en temps réel via la boucle de feedback explicite modifiant instantanément le ranking avec un boost ± 100 points. Contrairement aux solutions traditionnelles nécessitant 6-12 mois d'historique, RAM Companion délivre une personnalisation acceptable (70-75%) dès le premier voyage, puis s'améliore progressivement vers 85-90% via les signaux utilisateurs accumulés.

3.7 Validation méthodologique

La robustesse scientifique repose sur un protocole tripartite : analyse exploratoire validant 12 corrélations sur 18 avec $p < 0,05$, benchmarking IATA/McKinsey confirmant des écarts inférieurs à 5%, et évaluation prédictive avec un score F1 de 0,65 dépassant la baseline de 0,50.

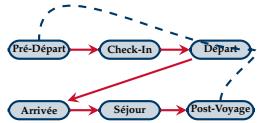


FIGURE 5 – Timeline Intelligente à 6 Phases – Architecture Conceptuelle

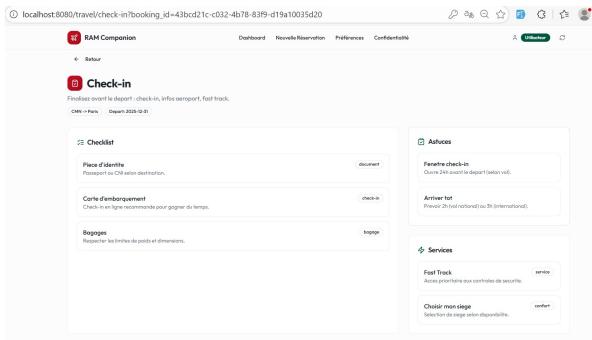


FIGURE 6 – Phase Check-in Contextualisée – Checklist opérationnelle (Pièce d’identité, Carte d’embarquement, Bagages), Astuces aéroport (fenêtre 24h, arriver tôt), Services additionnels intelligents (Fast Track, Choix siège) pour vol CMN→Paris

Les limites identifiées sont documentées : les projections nécessitent validation sur la population marocaine via des tests A/B sur 2 000 passagers pilotes.

4 Objectifs et Buts Principaux

4.1 Objectif principal à court terme

L’objectif immédiat (six à douze mois) vise à valider empiriquement la méthodologie via des tests pilotes impliquant 500 passagers volontaires de Royal Air Maroc au premier trimestre 2026. Le succès se mesurera par : taux d’acceptation > 50%, Net Promoter Score positif, collecte de 5 000 à 8 000 feedbacks, et réduction de 8 à 12% du volume d’appels au centre de contact.

4.2 Aspirations à long terme

La vision stratégique (trois ans) vise à établir Royal Air Maroc comme référence continentale en IA éthique appliquée au voyage. L’adoption cible de 5 à 6% représente 410 000 à 490 000 utilisateurs actifs.

La transférabilité vers d’autres compagnies africaines (Air Sénégal, Air Côte d’Ivoire, Tunisair) via une plateforme SaaS B2B white-label diffusera les bonnes pratiques à l’échelle continentale. La contribution académique inclut la publication dans des conférences ACM/IEEE et la formation de 50 étudiants aux approches Privacy-First.

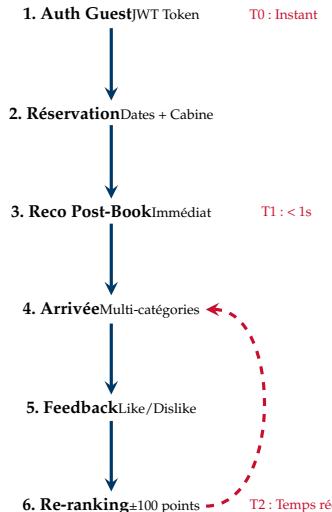


FIGURE 7 – Flux Utilisateur End-to-End – Personnalisation Immédiate et Progressive

4.3 Indicateurs de succès

La mesure du progrès s’appuie sur des indicateurs techniques (score F1 : 0,65 → 0,85-0,90, couverture 90%), opérationnels (réduction appels 8-12%, temps planification -30 à 45 min) et commerciaux (conversion 0,5% → 1-2%, revenu par utilisateur actif supérieur au coût d’acquisition sur trois ans).

5 Innovation et Durabilité

5.1 Respect absolu de la vie privée intégré dès la conception

L’innovation première réside dans l’approche Privacy by Design : la protection de la vie privée structure l’ensemble de l’architecture. RAM Companion fonctionne exclusivement avec des données transactionnelles basiques déjà disponibles, sans collecte supplémentaire. Cette approche minimaliste élimine les risques légaux et réputationnels associés aux violations de données.

La personnalisation immédiate dès le premier voyage constitue une rupture avec les systèmes traditionnels. Cette efficience démontre qu’une approche sobre en données peut néanmoins générer une valeur substantielle.

5.2 Transparence algorithmique et contrôle utilisateur

La dimension de transparence algorithmique constitue la deuxième innovation structurante du projet. Contrairement aux systèmes opaques des géants technologiques, où les mécanismes de recommandation restent des boîtes noires imperméables à la compréhension, RAM Companion explicite systématiquement les raisons sous-jacentes à chaque suggestion. Cette expliquabilité n’est pas une simple mention légale minimale

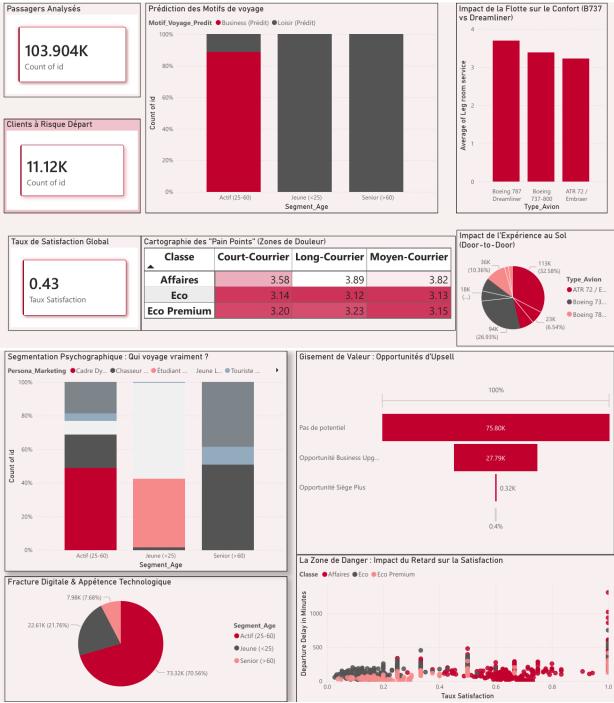


FIGURE 8 – Validation Statistique PowerBI – Visualisation des 12 corrélations significatives ($p<0.05$) entre 5 variables transactionnelles de base et préférences comportementales, fondement scientifique du moteur prédictif cold-start (103 904 observations analysées)

mais une fonctionnalité centrale de l’interface utilisateur. Chaque recommandation s’accompagne d’une explication concise permettant au passager de comprendre précisément quels critères ont conduit à telle sélection. Cette compréhension renforce la confiance et permet un contrôle effectif : le voyageur peut contester une catégorisation qu’il juge erronée, déclenchant un réajustement immédiat.

Le contrôle granulaire confié à l’utilisateur va au-delà de la simple consultation passive. L’interface de préférences permet d’activer ou désactiver chaque catégorie de recommandations indépendamment, de définir des budgets préférés et de spécifier des centres d’intérêt parmi une liste prédéfinie. Ces préférences, entièrement optionnelles et modifiables à tout moment, enrichissent la personnalisation sans jamais devenir obligatoires. Le consentement pour les recommandations destination suit une logique opt-in explicite, où l’utilisateur doit activement accepter avant de recevoir des suggestions, inversant ainsi la logique opt-out problématique de nombreuses plateformes numériques.

5.3 Amélioration automatique continue

Le système apprend progressivement via un mécanisme triple combinant signaux explicites, implicites et gamification. La transition des règles heuristiques vers XGBoost s’opère automatiquement après 20 000 interactions via des protocoles A/B testing rigoureux, sans intervention manuelle ni perturbation utilisateur.

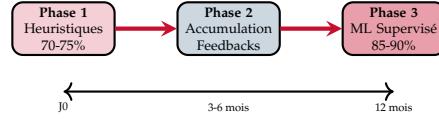


FIGURE 9 – Évolution Progressive : Cold-Start Heuristique vers Machine Learning

5.4 Durabilité et impact régional

La durabilité s’articule selon quatre dimensions : environnementale (dématerialisation, optimisation des parcours), sociale (accessibilité multilingue, 8 à 12 emplois qualifiés, formation de 50 étudiants), économique (réutilisabilité, transférabilité, modèle SaaS) et éthique (transparence méthodologique, publication académique, contribution aux débats technologiques mondiaux).

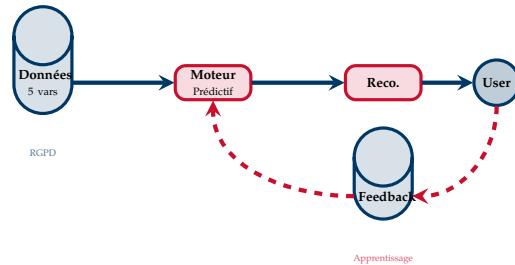


FIGURE 10 – Architecture Privacy-First avec Boucle d’Apprentissage Continu

FIGURE 11 – Personnalisation Optionnelle – Sélection budget voyage (Économique €, Modéré €€ actif fond rosé, Premium €€€), Configuration centres d’intérêt via tags (détente, shopping activés), suggestions enrichies (gastronomie, culture, aventure, nature, histoire, night-life)

Milestones Déttaillés Phase 1 (Validation) :

- **M0-M1** : Présentation résultats techniques RAM, recrutement passagers pilotes
- **M1-M3** : Tests utilisateurs actifs, collecte feedbacks

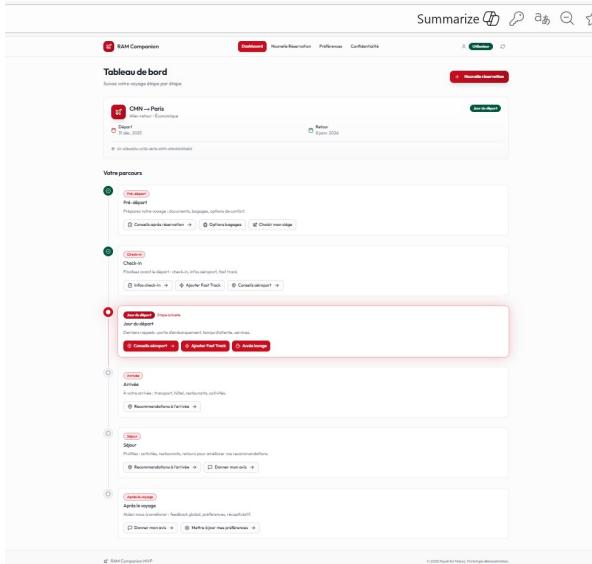


FIGURE 12 – Explicabilité Transparente – Analyse prédictive voyage (Type : medium, Risque churn : medium, Motif : plaisir), Recommandations justifiées : "Fast Track" 70% (réduction risque insatisfaction), "Bagage supplémentaire" 62% (durée séjour estimée), section "Pourquoi?" systématique sous chaque carte

Phase	Objectif	Livrables	Statut
Phase 0 Dével.	App standalone	Backend+Frontend+AIuite	
Phase 1 M0-M6	Tests 500 pass. RAM	NPS, taux accept., UX	En cours
Phase 2 GO/NO-GO	Éval. résultats comité	Business case	M+6
Phase 3 M6-M12	Refonte iOS/Android	Composants natifs	Cond.
Phase 4 M12-M18	Béta → public	Valid. production	Cond.

TABLE 1 – Feuille de Route avec État Réel du Projet

continus (objectif : 2 500 interactions)

- **M3-M6 :** Analyse métriques (NPS, F1-score réel, taux acceptation), rapport validation académique
- **M6 :** Décision GO/NO-GO par comité technique et commercial RAM

Note importante : Phase 0 (développement) complétée. Phases 3-4 conditionnelles à validation RAM nécessitant refonte architecturale complète.

5.5 Indicateurs de Performance Clés

6 Proposition de Valeur

RAM Companion résout le paradoxe personnalisation-confidentialité par une personnalisation immédiate dès le premier vol, économisant 30 à 45 minutes par déplacement. L'approche minimalisté élimine la collecte supplémentaire de données et assure une transparence algorithmique totale.

Les revenus s'articulent via commissions partenaires

(8-12%) et ventes de services propriétaires. L'optimisation opérationnelle réduit de 8 à 12% les appels au centre de contact. Stratégiquement, RAM Companion positionne Royal Air Maroc comme pionnier Privacy-First sur le marché africain.

Métrique	Objectif
Adoption	5-6% passagers (12-18 mois)
Satisfaction	Taux >50%, NPS positif
Précision	F1 : 70% → 85-90% (M6)
Engagement	5K-8K feedbacks/an
Efficacité	-8-12% appels support

TABLE 2 – Indicateurs de Performance

7 Ressources et Activités Clés

7.1 Ressources humaines et encadrement

L'équipe combine quatre ingénieurs full-stack, deux spécialistes en apprentissage automatique, un designer UX et un chef de projet coordonnant en méthodologie Agile. L'encadrement académique est assuré par le Professeur Bouchra Bensiali (École Centrale Casablanca), et la validation métier par la direction digitale de Royal Air Maroc.

7.2 Technologies clés

L'architecture backend utilise Python FastAPI, PostgreSQL et JWT. Le frontend React TypeScript est responsive avec documentation Swagger UI. L'IA combine modèles heuristiques (précision 70-75%) et XGBoost post-20 000 feedbacks (85-90%). L'infrastructure Azure bénéficie de 15 000 euros de crédits Education avec monitoring 24/7. La sécurité RGPD est native avec chiffrement et audits réguliers.

7.3 Activités clés

Le développement suit une méthodologie Agile avec optimisation algorithmique basée sur l'analyse systématique des métriques. La collecte de feedbacks (explicites, implicites, comportementaux) alimente l'amélioration continue. La collaboration bihebdomadaire avec Royal Air Maroc garantit l'alignement opérationnel. La conformité RGPD et les audits de sécurité sont continus avec veille réglementaire et audits trimestriels.

8 Partenaires et Soutien

8.1 Partenaires confirmés et opérationnels

Royal Air Maroc fournit le terrain d'expérimentation, l'accès aux données anonymisées et l'engagement pour

500 passagers pilotes au T1 2026. Microsoft Azure apporte 15 000 euros de crédits cloud via Azure Education. L'École Centrale Casablanca assure l'encadrement académique (Professeur Maha Annoukoubi) et les ressources computationnelles. Kaggle et l'IATA ont fourni les datasets (103 904 observations) pour l'analyse statistique initiale.

8.2 Partenaires prospectés pour la phase post-validation

Les négociations débuteront après la validation pilote et la décision GO de Royal Air Maroc. Les cibles incluent : hébergement (Accor Hotels, Booking.com, commissions 8-12%), transferts (Supratours, Heetch Morocco, 10-15%), activités touristiques (GetYourGuide, Viator, 12-18%) et paiements (CIH Bank, fintechs marocaines avec conformité PCI DSS).

9 Feuille de Route et Prochaines Étapes

Le projet a franchi une étape majeure avec la livraison en décembre 2025 d'un MVP complet opérationnel déployé sur Azure.

Les actions immédiates (T1 2026) structurent le démarrage de la validation : présentation technique à RAM, recrutement de 500 passagers pilotes, lancement des tests avec collecte de métriques (NPS, taux d'acceptation, feedbacks, précision), et audit RGPD indépendant.

La phase de validation (six mois) suit une progression séquentielle : M1 (présentation et recrutement), M2-M3 (tests actifs, 5 000-8 000 feedbacks), M4-M6 (analyse des métriques, rapport académique).

Le point de décision au M6 déterminera la trajectoire future. Un comité mixte évaluera selon des critères objectifs : taux d'acceptation > 50%, NPS positif, réduction appels mesurable et absence d'incidents sécuritaires. En cas de GO, les négociations débuteront pour l'accès aux API RAM et les spécifications de refonte mobile iOS/Android.

La phase de refonte (six mois, conditionnelle à GO) transformera l'architecture : développement natif iOS/Android, intégration API RAM, tests sécurité approfondis, déploiement progressif (beta interne, Safar Flyer, grand public).

La vision long terme articule : Année 2 (2-3% adoption = 165 000-245 000 utilisateurs, précision 85-90%, fonctionnalités avancées, -10-15% appels, revenus 80 000-120 000 euros), Année 3 (5-6% adoption = 410 000-490 000 utilisateurs, leadership continental, extension SaaS africaine, IA explicative, API publique, 12-18 emplois, 50 étudiants formés, publications ACM/IEEE, revenus 300 000-400 000 euros, break-even).

10 Conclusion et Appel à l'Action

RAM Companion incarne une vision où excellence technologique et respect de la vie privée convergent. Le projet démontre qu'il est possible de générer une personnalisation immédiate dès le premier vol en exploitant uniquement des variables transactionnelles minimales.

Le MVP opérationnel illustre la faisabilité technique. Les bénéfices anticipés structurent trois horizons : impact immédiat (12 mois : différenciation Privacy-First, optimisation 8-15% coûts contact, revenus 80 000-120 000 euros, 8-12 emplois), impact stratégique (3 ans : 410 000-490 000 utilisateurs, extension SaaS africaine, publications ACM/IEEE, centre d'excellence IA éthique), vision académique (contribution aux standards africains d'IA éthique).

Le projet se situe à un moment charnière. Les tests pilotes (500 passagers, T1 2026) fourniront la validation empirique. La décision GO/NO-GO au M6 déterminera la trajectoire.

Les opportunités de collaboration s'adressent à : compagnies aériennes africaines (transfert méthodologique SaaS), partenaires technologiques (co-développement standards IA éthique), investisseurs (marché 26,4 milliards USD, modèle B2B2C scalable, rentabilité 3-5 ans), institutions académiques (validation transfert géographique, optimisation algorithmes, datasets authentiques, co-publication).

11 Références

Références

- [1] McKinsey & Company. *Études sectorielles sur la personnalisation dans l'industrie aérienne*, 2023-2024.
- [2] IATA — International Air Transport Association. *Global Passenger Surveys*. Enquêtes sectorielles, 2023-2024.
- [3] Commission Européenne. *GDPR Enforcement Tracker*. Base de données des sanctions RGPD, 2024.
- [4] African Airlines Association (AFRAA). *African Aviation Outlook 2030*. Prévisions de croissance du marché africain, 2024.
- [5] Kaggle/IATA. *Airline Passenger Satisfaction Dataset*. Dataset public de 103 904 enregistrements, 2023. Disponible sur [kaggle.com](https://www.kaggle.com).
- [6] CNDP — Commission Nationale de contrôle de la protection des Données à caractère Personnel (Maroc). *Guide de conformité RGPD pour les entreprises marocaines*, 2024.
- [7] OpenAI. *GPT-4 API Documentation*, 2024. Disponible sur platform.openai.com/docs.
- [8] Royal Air Maroc. *Rapport Annuel 2023-2024*. Statistiques opérationnelles et financières.

- [9] Airship. *Mobile App Push Notification Benchmarks Report*. Taux d'ouverture moyen secteur Transport & Voyage : 16,8%, 2023. Disponible sur airship.com.
- [10] SaleCycle. *Booking Abandonment Report — Travel Industry*. Taux d'abandon formulaires 60-81%, 2024. Disponible sur salecycle.com.
- [11] SITA. *Passenger IT Insights Report*. Évaluation de la satisfaction digitale passagers lors de perturbations opérationnelles, 2024. Disponible sur sita.aero.