Documentation Technique du Projet *Analyse Senso* (2025, multi-bases et tracking, envoi automatique en DB des Raw Data)

Le script **Analyse Senso** est une application R complète destinée à traiter et analyser des données expérimentales sensorielles. Il intègre notamment :

- Multi-bases PostgreSQL: Sauvegarde des données brutes, des résultats et du suivi des juges dans plusieurs bases de données distinctes (SA_RAW_DATA, SA_RESULTS_DATA, SA_JUDGES, SA_METADATA).
- Système de tracking des fichiers traités: Pour éviter la relecture de fichiers déjà analysés, en enregistrant un hash MD5, le statut de traitement et les métadonnées.
- Analyses statistiques automatiques: Détection du type de test (force, proximité, triangulaire, etc.), validation des données, retrait itératif des juges aberrants, tests ANOVA et post-hoc (SNK ou Duncan) pour les différences entre produits, tests binomiaux pour les tests triangulaires.
- Interface de reporting : Génération de fichiers Excel individuels pour chaque source de données et d'un rapport consolidé global avec synthèses et statistiques.
- Tables auxiliaires pour application Shiny: Création et sauvegarde d'informations produits et tests à compléter manuellement.

Ce document détaille l'architecture, les fonctions clés et le flux de traitement de ce script.

Chargement des bibliothèques et configuration

- Le script commence par charger les librairies R essentielles: tidyverse (dplyr, tidyr, etc.), readxl, agricolae (pour les tests SNK/Duncan), DBI, RPostgreSQL et RPostgres (pour la connexion aux bases PostgreSQL), odbc, fs, writexl, stringr et digest (pour calculer les hash MD5).
- La configuration des bases de données est définie via DB_CONFIG (hôte, port, utilisateur, mot de passe) et DATABASES (noms logiques des quatre bases SQL utilisées: SA_RAW_DATA, SA_RESULTS_DATA, SA_JUDGES, SA_METADATA).
- Une fonction debug_database_connections() teste la connexion au serveur PostgreSQL et la présence de ces bases sur le serveur. Elle affiche la liste des bases existantes et tente de lister les tables des bases requises, facilitant le diagnostic initial de l'environnement.

Connexion multi-bases et sécurité

- Fonction create_db_connection(database_name): Tente d'établir une connexion à une base PostgreSQL spécifiée via dbConnect(RPostgres::Postgres(), ...). En cas d'erreur, elle renvoie NULL. Elle affiche un message en console sur la réussite ou l'échec de la connexion.
- Fonction safe_disconnect(con): Déconnecte proprement une connexion si elle est valide, pour éviter les connexions orphelines.
- Ces fonctions sont utilisées dans tout le script pour ouvrir et fermer les connexions avant/après chaque opération sur chaque base.

Création des tables dans les bases de données

Le script définit plusieurs fonctions pour créer les tables nécessaires, chacune vérifiant d'abord l'existence de la table :

- create_raw_data_table(con) (base SA_RAW_DATA): Crée la table rawdata
 contenant les données brutes du fichier (avec des colonnes id, source_name,
 trial_name, cj, product_name, attribute_name, nom_fonction, value,
 judge_status, timestamps). Des index sont ajoutés sur source_name, trial_name
 et product_name.
- create_results_table(con) (base SA_RESULTS_DATA): Crée la table test_results pour tous types de résultats de tests. Colonnes: id, source_name, idtest, test_type, segment, segment_id, product_name, classe, statistiques (mean_value, sd_value, n_observations), indicateurs ANOVA à 5% et 10%, plus les champs spécifiques aux tests triangulaires (reference, candidate, n_total, n_correct, p_value, decision). Des index sont placés sur source_name, test_type et product_name.
- create_judges_table(con) (base SA_JUDGES): Crée la table judge_tracking qui enregistre le suivi des juges. Colonnes: id, source_name, cj, nombre d'évaluations (nb_evaluations), moyenne_score, nombre d'attributs évalués, nombre de produits évalués, totaux de tests, tests conservés, taux de conservation, judge_status, dates. Index sur source_name et cj.
- **create_metadata_table(con)** (base SA_METADATA): Crée la table databrute (data brute metadata), avec colonnes id, idtest, productname, sourcefile, timestamps, et un index unique (sourcefile, productname). Cette table conserve les couples fichier-produit ingérés.

En plus, pour l'application Shiny, deux autres tables sont créées dans SA METADATA:

• **create_product_info_table(con)**: Table Product_Info pour lister les produits uniques d'un fichier (colonnes : id, source_name, product_name, idtest, et

champs vides pour code_prod, base, ref, dosage à remplir par l'utilisateur via l'app).

• **create_test_info_table(con)**: Table Test_Info pour les tests (colonnes : id, source_name, test_name, et champs vides pour divers attributs du test comme gmps_type, gpms_code, type_of_test, etc., à remplir manuellement).

Chaque fonction de création de table gère les éventuelles erreurs et affiche des messages de succès ou d'erreur dans la console.

Sauvegarde des données dans les bases

Le script propose des fonctions pour enregistrer les données extraites dans les bases correspondantes :

- save_raw_data_to_db(raw_data, source_name):
 - Ouvre la connexion à SA_RAW_DATA et crée la table rawdata si nécessaire.
 - Transforme le dataframe raw_data (issu de la lecture Excel) en format de la table (source_name, trial_name, cj, product_name, attribute_name, nom fonction, value, judge_status="conserved").
 - Supprime d'abord les enregistrements existants pour ce source_name (via DELETE FROM rawdata WHERE source_name = \$1).
 - o Insère (dbWriteTable) les nouvelles données.
 - o Affiche un message indiquant le nombre de lignes sauvegardées.
- save_results_to_db(results_data, source_name, test_type):
 - Connexion à SA_RESULTS_DATA, création de la table test_results si nécessaire.
 - Selon test_type, structure différemment le dataframe results_data :
 - Pour Triangular, on conserve seulement idtest, reference, candidate, n_total, n_correct, p_value, decision.
 - Sinon (Strength, Proximity, Malodour), on conserve idtest, segment, segment_id, product_name, classe, mean_value, sd_value, n_observations, et indicateurs ANOVA.
 - Supprime les résultats existants pour le fichier (DELETE ... WHERE source_name), puis insère les nouveaux.
 - Affiche un message de confirmation.

- save_judges_to_db(judge_data, source_name):
 - o Connexion à SA_JUDGES, création table judge_tracking si besoin.
 - Prépare judge_data (suivi des juges par fichier) en ajoutant source_name, renommant la colonne CJ, calculant les champs (nb_evaluations, moyenne_score, etc.) à partir des colonnes présentes, et en fixant judge_status et date_analyse.
 - Supprime anciens enregistrements (DELETE WHERE source_name), puis insère les nouveaux.
 - o Confirme le nombre de lignes sauvées.
- save_product_info_complete(raw_data, source_name) et save_test_info_complete(raw_data, source_name) :
 - Ces fonctions sauvegardent dans SA_METADATA les enregistrements vides pour chaque produit et chaque test du fichier.
 - Elles créent les tables Product_Info et Test_Info si nécessaire.
 - Pour Product_Info, on extrait chaque couple unique (TrialName, ProductName) du dataframe brut, on crée un enregistrement avec source_name, product_name, idtest=TrialName, et les autres champs vides.
 - Pour Test_Info, on extrait chaque TrialName unique comme test_name, créant un enregistrement avec source_name, test_name et les autres attributs vides. La fonction vérifie aussi qu'un enregistrement identique n'existe pas déjà avant d'insérer.
 - Utile pour préparer les informations de configuration des produits/tests dans l'interface Shiny après coup.

Détermination du type de test

- La fonction **determine_test_type(segments)** prend la liste de segments (sousensembles de données par AttributeName et NomFonction) et analyse leur contenu pour identifier le type général de test du fichier :
 - o Si un segment a NomFonction contenant "Triangulaire" ou "triangle", on retourne "Triangular".
 - Sinon, si un segment a AttributeName contenant "prox" (proximité), on retourne "Proximity".
 - Sinon, si un segment a AttributeName contenant "odeur corporell" (cas de Malodour), on retourne "Strength with Malodour".

- Sinon, on renvoie "Strength" (test de force par défaut).
- Ce type de test global déterminera la méthode d'analyse appliquée aux segments.

Système de tracking des fichiers traités

- Un fichier Excel TRACKING_FICHIERS.xlsx est utilisé pour enregistrer le suivi de chaque fichier traité. Les colonnes sont : Fichier, Chemin_Complet, Hash_MD5, Date_Traitement, Statut, Taille_Fichier, Nb_Lignes_Results.
- **load_tracking_data()**: Charge ce fichier s'il existe, sinon initialise un tibble vide avec la structure appropriée.
- calculate_file_hash(file_path): Calcule le hash MD5 du fichier donné (pour détecter les doublons/versions inchangées).
- is_file_already_processed(file_path, tracking_data): Vérifie dans le tableau de tracking si ce fichier (nom + hash) existe déjà avec Statut=="SUCCES". Utile pour sauter les fichiers déjà traités.
- update_tracking(file_path, statut, nb_lignes, tracking_data): Ajoute ou remplace l'entrée correspondant au fichier dans tracking_data avec le nouveau statut ("SUCCES", ou code d'erreur) et d'autres métadonnées (date, nb lignes, taille, hash).
- save_tracking_data(tracking_data): Écrit le tibble en Excel (TRACKING_FICHIERS.xlsx) en fin de traitement pour conserver l'historique.

Ces fonctions permettent d'éviter le retraitement de fichiers et de garder un journal complet de l'analyse.

Fonctions utilitaires et de validation

- log_probleme(type, details, fichier): Ajoute un message d'erreur ou d'avertissement lié aux données (par exemple format incorrect, valeurs aberrantes, segments manquants, etc.) dans une liste globale data_issues_log, avec un préfixe indiquant le type de problème.
- validate_data_consistency(file_data): Vérifie que la colonne Value du dataframe ne contient pas de valeurs non numériques (zéros, lettres, etc.).
 Renvoie une liste d'issues détectées (par ex. nombre de valeurs non numériques). Le cas échéant, ces anomalies sont loguées par log_probleme.

Ces contrôles facilitent le repérage de données potentiellement erronées avant l'analyse.

Tracking des juges (création de table)

- **create_judge_tracking_table(all_judge_info, all_raw_data)**: À partir de deux dataframes agrégés globalement sur tous les fichiers :
 - all_raw_data (les données brutes de toutes sources, avec colonnes SourceFile, CJ, Value, AttributeName, ProductName).
 - all_judge_info (résumé de tous les juges retirés dans chaque fichier, colonnes File, Segment, RemovedJudges).
 - Elle calcule, pour chaque juge (CJ par fichier), le nombre d'évaluations (NbEvaluations), score moyen (MoyenneScore), nombre d'attributs et produits évalués, et la date d'analyse.
 - Si une liste RemovedJudges existe, elle marque ces juges comme "removed", sinon "conserved".
 - Enfin, elle calcule pour chaque juge le nombre total de tests auxquels il a participé (NbTestsTotal), le nombre de tests conservés (NbTestsConserve), et le taux de conservation (TauxConservation).
 - Retourne un tibble judge_tracking consolidant ces informations. Utile pour récapituler le comportement des juges sur l'ensemble des analyses.

Gestion spécifique des tests de proximité

- handle_proximity_test(segment) : Appliqué sur un segment de test de proximité (attribut lié à la proximité sensorielle) :
 - Détermine le produit de référence : celui avec la moyenne la plus faible (bench_product).
 - o Identifie les juges à filtrer : ceux dont le score sur le produit de référence est >4 ou dont un score sur un autre produit est ≤ bench_score - 1 (critère spécifique de détection de juge incohérent pour la proximité).
 - Renvoie une liste contenant: le segment filtré sans ces juges (segment),
 les juges retirés (removed_judges), le nombre de juges initial et final.

Traitement des segments triangulaires

- process_triangular_segments(segments, file_path, file_test_type): Pour les tests triangulaires, où plusieurs segments « triangulaires » doivent être fusionnés:
 - Identifie tous les segments dont NomFonction indique un test triangulaire.
 - Si aucun, retourne NULL.
 - Sinon, concatène toutes ces données en un seul tableau (all_triangular_data).
 - Calcule n_total (nombre total de juges) et n_correct (nombre de juges ayant identifié correctement le produit cible, supposé codé Value==1).
 - Effectue un test binomial (binom.test) avec p=1/3 (chance aléatoire en test triangulaire) pour obtenir une p-value.
 - Décide « Significatif » si p<0.05, sinon « Non significatif ».
 - Définit un produit de référence (premier produit observé) et un candidat (deuxième).
 - Construit un tibble de résultat avec colonnes IDTEST, REFERENCE,
 CANDIDATE, N, CORRECT, P_VALUE, DECISION, TESTTYPE.
 - Retourne ce résultat qui sera inséré dans test_results.

Analyse itérative des juges aberrants

- analyze_judges_iterative(segment): Filtre itérativement les juges d'un segment standard (non triangulaire) en fonction de l'effet juge:
 - Si le segment correspond à un test Malodour (odeur corporelle), aucun filtrage n'est fait (on retourne les juges tels quels).
 - Sinon, on répète :
 - Réaliser une ANOVA (aov(Value ~ CJ)) sur les notes par juge.
 - Si p-value de l'effet juge \geq 0.05, arrêter (aucun effet significatif).
 - Si le nombre de juges actuels ≤ 8, ou qu'on a déjà supprimé jusqu'à
 2/3 des juges initiaux, arrêter (seuil minimal de juges atteints).
 - Sinon, calculer la moyenne de chaque juge, puis la déviation absolue par rapport à la moyenne globale.

- Retirer le juge avec la plus grande déviation (suivant la méthode de détection de juge aberrant).
- Recalcule avec le juge retiré et répéter.
- Accumule la liste des juges retirés et retourne les juges restants, le nombre initial et final, etc.
- Cette approche enlève les juges dont les notations sont systématiquement trop éloignées du consensus.

Analyse des produits (tests statistiques)

- analyze_products(segment, segment_index, file_path, file_test_type):
 Génère les résultats pour un segment et un type de test donné:
 - Si file_test_type est **Triangular**, appelle la procédure du test triangulaire (calcul de p-value binomiale, décision, référence/candidat) et renvoie un résultat avec colonnes (IDTEST, REFERENCE, CANDIDATE, N, CORRECT, P_VALUE, DECISION, TESTTYPE).
 - Sinon (Strength, Malodour, Proximity):
 - Vérifie qu'il y a au moins 2 produits dans le segment; sinon renvoie NULL.
 - Calcule les statistiques de base par produit : moyenne (Mean), écart-type (Sd), effectif (n).
 - Réalise une ANOVA (aov(Value ~ ProductName)) pour tester l'effet produit. Retient p-value (p_value_produit).
 - Détermine deux indicateurs logiques : anova_5pct (<5%) et anova_10pct (<10%).
 - Si l'effet produit est significatif à 10% (anova_10pct == TRUE), applique un test post-hoc de Student-Newman-Keuls (SNK) pour classer les produits en groupes (*letters*). En cas d'erreur SNK, utilise Duncan en alternative.
 - Sinon, attribue à tous les produits le même groupe « a ».
 - Assemble un dataframe result_df avec les produits, leur classe (groupement par test post-hoc), leurs moyennes, écarts, effectifs.
 - Ajoute les colonnes communes en fonction du type :
 - Pour Strength et Strength with Malodour: on produit un tibble avec IDTEST, SEGMENT (concaténation d'attribut et

- fonction), IDSEGMENT, PRODUCT, CLASSE, MEAN, SD, N, TESTTYPE, ANOVA à 5%, ANOVA à 10%.
- Pour Proximity: similaire mais sans colonnes ANOVA (ici on considère seulement classement des produits).
- Retourne ce tibble de résultats par segment.
- Note: Les noms de colonnes comme IDSEGMENT, PRODUCT, etc., sont alignés sur la table test_results.

Vérification pré-analyse des segments

- **verify_segments(segment)**: Pour chaque segment (groupe d'attributs/fonctions), cette fonction contrôle:
 - Le nombre de produits distincts, juges distincts, valeurs manquantes.
 - Pour les tests non triangulaires : comptes de valeurs non numériques, supérieures à 10, négatives, etc.
 - Vérifie les seuils minimaux : au moins 3 juges (MinJudgesOK), au moins 2 produits (MinProductsOK).
 - Retourne une liste avec ces indicateurs (pour repérer des segments problématiques avant analyse). Les anomalies (p.ex. trop peu de juges ou produits, valeurs hors limites) sont ensuite enregistrées via log_probleme.

Boucle principale d'analyse

- Chargement du tracking et des fichiers : On charge le suivi existant (tracking_data) et on liste tous les fichiers Excel (.xlsx) dans le dossier source (raw_data_dir).
- 2. Parcours des fichiers : Pour chaque fichier détecté :
 - Vérification du traitement préalable : Si le fichier (par nom et hash)
 figure déjà en succès dans le tracking, on le skippe.
 - Sinon, on procède à un nouveau traitement :
 - Lecture de la feuille Results du fichier Excel. S'il manque ou erreur, on logge le problème et marque le fichier en échec dans le tracking.
 - Validation: s'assure qu'il n'y a qu'un seul TrialName dans le fichier (sinon on interrompt le traitement), et signale les problèmes de cohérence via validate_data_consistency.

- Transformation : convertit la colonne Value en numérique, standardise JudgeStatus="conserved". Stocke les données brutes dans all_raw_data.
- Segmentation: on découpe les données par combinaison
 AttributeName + NomFonction (group_split()), créant plusieurs segments à analyser séparément.
- Type de test : on détermine le type global du fichier (determine_test_type).
- Vérification des segments : on applique verify_segments à chacun et on logge les problèmes (trop peu de juges, de produits, valeurs hors plage).

Traitement adaptatif des segments :

- Pour chaque segment valide (assez de juges/produits) :
 - Si le test est Triangular: on concatène simplement les segments sans filtrer de juges (process_triangular_segments gère la fusion après).
 - Si Proximity: on utilise handle_proximity_test pour filtrer les juges incohérents dans ce segment.
 - Sinon (Strength, Malodour): on applique analyze_judges_iterative pour retirer les juges aberrants itérativement.
- On conserve le segment filtré (segment\$segment) et on mémorise les juges supprimés (pour la génération de logs et suivi des juges).

Consolidation des données traitées :

- On regroupe tous les segments traités en un seul dataframe final_data.
- On traite les segments triangulaires groupés via process_triangular_segments. On traite les autres segments avec analyze_products pour chaque segment, collectant les résultats statistiques.
- Le résultat d'analyse du fichier (file_results) est la combinaison des résultats triangulaires (s'il y a lieu) et des résultats standard de analyze_products. Ce tibble est stocké dans all_results.

Tracking des juges pour le fichier :

 On construit un petit tableau judge_tracking_table pour ce fichier, en appelant create_judge_tracking_table sur les informations des juges retirés et toutes les données brutes du fichier. Ce tableau contient pour chaque juge du fichier le suivi détaillé (conserve/enlève, taux, etc.).

Sauvegarde en bases de données :

- 1. Appel à save_raw_data_to_db avec les données brutes lues (file_data) pour enregistrer dans SA_RAW_DATA.
- 2. Si file_results n'est pas vide, appel à save_results_to_db(file_results, source_name, file_test_type) pour SA_RESULTS_DATA.
- 3. Si un tracking juges existe, appel à save_judges_to_db(judge_tracking_table, source_name) pour SA_JUDGES.
- 4. save_product_info_complete(file_data, source_name) et save_test_info_complete(file_data, source_name) pour insérer dans SA_METADATA les enregistrements de produits/tests (champs vides).
 - Mise à jour du tracking : On marque le fichier comme traité avec succès (Statut="SUCCES" et nombre de lignes) dans le fichier de suivi tracking_data.
 - 3. **Production des fichiers Excel individuels**: Pour chaque fichier traité avec succès, on génère un rapport Excel (ANALYSE_<nom>.xlsx) contenant plusieurs feuilles:
 - Données_Brutes: les données initiales du fichier avec la colonne JudgeStatus mise à jour (juges retirés marqués "removed").
 - Resultats_Analyse : le tableau file_results obtenu (ou un message d'absence de résultat si vide).
 - Tracking_Juges: la table de suivi des juges (judge_tracking_table) pour ce fichier.
 - Juges_Retires : liste des juges retirés par segment (si applicables).
 - Resume_Fichier: résumé meta du traitement (nom du fichier, trial, date de traitement, nombre de lignes/ségments/juges/produits, type de test, statut).
 - o **Problemes_Detectes** : liste des problèmes loggés spécifiques au fichier.
 - Ce fichier de rapport est sauvegardé dans le dossier output_base_dir.

- 4. **Génération du rapport consolidé global** : Après avoir traité tous les fichiers, on crée un fichier unique ANALYSE_CONSOLIDEE_GLOBALE.xlsx rassemblant :
 - Resume_Global: statistiques générales (nombre de fichiers trouvés, traités, réussis/échoués, taux de succès, dossiers source/sortie).
 - Tous_Resultats: concaténation de tous les résultats analytiques individuels (all_results).
 - Stats_Types_Tests : regroupement par type de test du nombre de tests et fichiers concernés.
 - Stats_Produits: pour les tests non triangulaires, statistiques par produit (nombre d'occurrences, moyennes).
 - Tests_Triangulaires: tableau des seuls résultats triangulaires (référence, candidat, p-values, décision).
 - Tracking_Juges_Global: agrégation de tous les juges retirés dans tous les fichiers (information file/segment/juges).
 - Stats_Juges_Retires : résumé du nombre de retraits par juge sur tous les fichiers.
 - Stats_Donnees_Brutes: statistiques sur les données brutes globales (par fichier: nb lignes, nb juges/produits/attributs, min/max des valeurs, etc.).
 - Problemes_Detectes: liste de tous les problèmes détectés sur tous les fichiers, classés par type (onglet manquant, incohérence, etc.).
 - Resume_Problemes : récapitulatif du nombre d'occurrences de chaque type de problème.
 - Tracking_Fichiers: version finale du tableau de suivi (fichiers et leur statut).
 - o Ce rapport global fournit une vue d'ensemble de l'analyse effectuée.

5. Nettoyage et conclusion :

À la fin, le script ferme les connexions, nettoie l'environnement et imprime un résumé de fin avec le nombre de fichiers traités avec succès, en erreur, ainsi que la liste des fichiers et résultats générés. Des messages indiquent notamment que les données ont été sauvegardées dans chaque base et la localisation des fichiers Excel générés.

En résumé

Le script **Analyse Senso (2025)** implémente une chaîne complète de traitement des données sensorielles :

- **Préparation**: lecture des fichiers sources, validation et transformation des données.
- Analyse statistique: classification du type de test, filtrage des juges, tests ANOVA ou binomiaux, calcul des moyennes et des groupes de produits.
- **Persistance** : stockage des données brutes, résultats, métadonnées et suivi des juges dans des bases PostgreSQL, permettant un accès centralisé.
- **Suivi de version** : enregistrement des fichiers traités avec leurs états pour éviter la duplication et faciliter le débogage.
- Reporting: génération de rapports détaillés, tant individuels que consolidés.

Chaque étape clé est confiée à une fonction dédiée, avec gestion des erreurs et des messages explicites pour faciliter la maintenance. Cette architecture modulaire facilite l'évolution du script (ajout de nouveaux tests ou sources de données) et assure la reproductibilité de l'analyse sensorielle.