RAPPORT D'ANALYSE: BOTTLENECK

Amina Feredj - Consultant Bl Paris, le 20 décembre 2023 Importation des librairies nécessaires

Importation et création des fichiers

Analyse exploratoire: Principaux codes et résultats

Les étapes

Nettoyage et consolidation des données

Analyses univariées et chiffres clés

Problématiques rencontrées et axes d'amélioration

Compétences acquises

IMPORTATION DES LIBRAIRIES

- L'importation des librairies se fait via la commande « import » suivi du nom de la librairie.
- On peut ajouter « as » pour définir un alias.

Pandas:

Pour manipuler et analyser des données

Numpy:

Pour faire des opérations logiques ou mathématiques sur des tableaux

Chardet:

Pour identifier l'encodage du fichier

Plotly express:

Pour crée des visualisations de données interactives

Statiscs:

Pour calculer des valeurs statistiques avec des données numériques

- L'importation d'un fichier via la commande « pd.read » et en fonction de son extension (Ex: df_erp = pd.read_excel (« erp.xlsx »)
- Le codes (pd.options.display.max_columns = None) et (pd.options.display.max_rows = None) permettent d'afficher toutes les lignes et colonnes

df erp:

Références des articles, prix et quantités

df web:

Informations sur les articles vendus en ligne

df caracteristiques:

Caractéristiques des articles commercialisés

df liaison:

Rapprochement des identifiants entre df_erp et df_web

df merge:

Fusion de tous les fichiers

ANALYSES EXPLORATOIRES 5 PRINCIPAUX CODES

Nombre d'observations

format(dataset. shape[0])

Nombre de colonnes

dataset.columns

Nature des données

dataset.dtypes

Valeurs par colonne

dataset.info()

Nombre de doublons

dataset['colonne'].
duplicated().sum()

La valeur minimum

dataset['colonne']
.min()

La valeur miximum

dataset['colonne'].
max()

Afficher les premières lignes

Dataset.head()

Valeurs uniques

dataset['colonne']. unique()

ANALYSES EXPLORATOIRES ⁶ RESULTATS

Nombre d'observations: 825

Nombre de colonnes: 5

Fichier df_erp

Nature des données: int64, float64 et object

Nombre de doublons et NAN:0

- La clé primaire est unique
- Les colonnes stock_status et stock_quantity sont redondantes

ANALYSES EXPLORATOIRES 7 RESULTATS

Nombre d'observations: 1513

Nombre de colonnes: 28

Fichier df_web

Nature des données: object, int64, float64, datetime64

Nombre de doublons: 714

- Les valeurs des colonnes « sku » et « id_web » correspondent
- La clé primaire n'est pas unique (Valeurs nulles 85 et codification différente 4)

ANALYSES EXPLORATOIRES * RESULTATS

Nombre d'observations: 825

Fichier df_liaison

Nombre de colonnes: 2

Nature des données:int64, object

Nombre de doublons:0

- Présence de 91 valeurs nulles (id_web)
- Valeurs uniques (product_id)

ANALYSES EXPLORATOIRES [°] RESULTATS

Nombre d'observations: 611

Fichier

df_caracteristiques

Nombre de colonnes: 13

Nature des données: object, float64

- Présence de valeurs nulles
- Présence de plusieurs colonnes d'informations

NETTOYAGE ET CONSOLIDATION DES DONNÉES

Identifier la nature des valeurs et leur pertinence

Vérifier l'unicité de la clé primaire et supprimer les doublons

Identifier les valeurs nulles et les remplacer

Harmoniser la codification (ex: id_web: bon-cadeau-25-euros et 13127-1)

Supprimer les colonnes redondantes (ex: stock_status et stock_quantity)

Renommer la colonne « sku » en « id_web » pour faciliter la consolidation

NETTOYAGE ET CONSOLIDATION DES DONNÉES

Consolidation des fichiers en 3 étapes :

- df erp et df liaison: Jointure interne car la colonne « product_id » est commune aux deux fichiers
- df merge et df web: Jointure interne car la colonne « id_web » clé primaire est commune aux deux fichiers.
 - Eviter d'avoir des valeurs nulles, le fichier df_merge contient des lignes sans correspondances dans le fichier df_web.
- df merge et df caractéristiques: Jointure à gauche car la clé primaire « post_name » est commune aux deux fichiers.
 - Trouver les correspondances aux lignes du fichier df_merge.

• LE PRIX:

o Moyenne du prix: 32.49

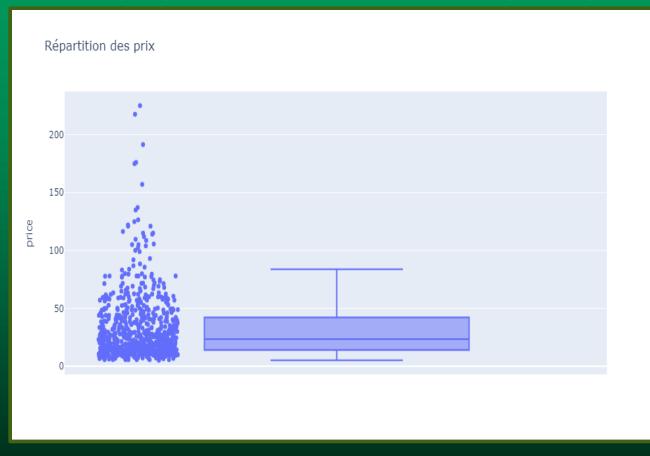
o Ecart-type: 27.8

o Nombre de « Outliers » : 32

Proportion d'articles « Outliers »: 4.48

Seuil de prix pour les « Outliers »: 84.35

ANALYSE UNIVARIEE ET CHIFFRES CLÉS



BOTTLENECK - A FE 05/02/2024

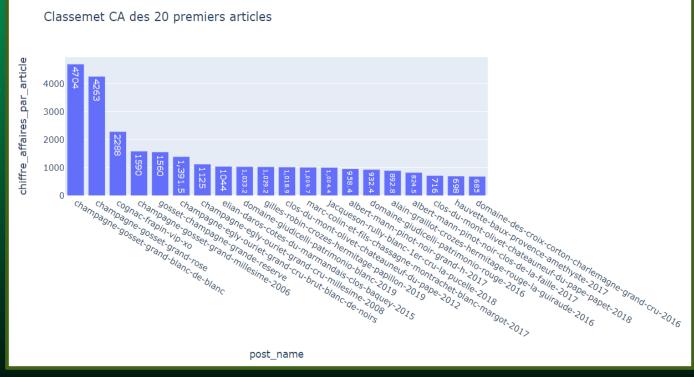
ANALYSE UNIVARIEE ET CHIFFRES CLÉS

• LE CHIFFRE D'AFFAIRES:

Chiffre d'affaires (CA)total: 70568.6

Nombre d'articles représentant 80% du CA : 163

- o Proportion dans le catalogue : 23%
- o Les chiffres illustrent bien la loi de Pareto



ANALYSE UNIVARIEE ET CHIFFRES CLÉS

• LE NOMBRE DE VENTES:

- o Nombre d'articles représentant 80% des ventes : 150
- Proportion dans le catalogue : 21%
- Les chiffres illustrent bien la loi de Pareto



PROBLÉMATIQUES RENCONTRÉES ET AXES D'AMÉLIORATION

Problématiques rencontrées:

- Obtention de plusieurs messages d'erreurs
- Identification des bonnes variables pour les calculs
- Difficulté à trouver les bons codes

Axes d'amélioration:

- Essayer de cerner les « Outliers » et informations manquantes
- Uniformiser les codifications au préalable
- Faire des analyses bivariées pour trouver des corrélations pertinentes (Exemple: entre le panier moyen et le chiffre d'affaires)
- Faire des agrégations par famille ou région par exemple.
- Optimiser le temps et les efforts

COMPÉTENCES ACQUISES

- ✓ Identifier le bon type de jointure pour éviter les doublons
- √ Vérifier les résultats suite à l'exécution des codes
- ✓ Nettoyer une base de données avec python
- ✓ Trouver les chiffres clés grâce à des analyses exploratoires pertinentes
- ✓ Consolider des données réparties sur plusieurs fichiers
- ✓ Faire des analyses univariées.
- ✓ Identifier les messages d'erreur et les corriger