PRESENTATION DU RAPPORT D'ANALYSE DE BOTTLENECK

PRÉSENTÉ PAR : MILAINE GUIAGAING

BUSINESS INTELLIGENCE ANALYST

DATE: 14/12/2023

ENJEUX ET OBJECTIFS

Consolider les données de l'ERP et du site de vente en ligne afin d'analyser les ventes. OBJECTIF 1: FAIRE LE RAPPROCHEMENT ENTRE L'ERP ET L'EXPORT DE LA TABLE DE LA BOUTIQUE EN LIGNE;

OBJECTIF 2: ANALYSER LA VARIABLE PRIX AFIN DE DÉTECTER LES VALEURS ABERRANTES, LES LISTER ET LES REPRÉSENTER GRAPHIQUEMENT;

OBJECTIF 3: CALCULER LE CHIFFRE D'AFFAIRES PAR PRODUIT, AINSI QUE LE TOTAL DU CHIFFRE D'AFFAIRES RÉALISÉ EN LIGNE.

BOTTLENECK - GTMS

14/12/2023

2



PLAN

- 1. ANALYSE EXPLORATOIRE DES FICHIERS
- 2. NETTOYAGE DES DONNÉES
- 3. CONSOLIDATION DES DONNÉES
- 4. ANALYSES UNIVARIÉES
- 5. ACTIONS POUR LA SUITE
- 6. COMPETENCES APPRISES

14/12/2023

1. ANALYSE EXPLORATOIRE DES FICHIERS

Df_erp: références produit, leur prix de vente et leur état de stock

- Il n'y a aucune ligne à null,pas de doublons et la clé primaire est bien unique.
- Le nombre de lignes et de colonnes (825,5)
- Aucune difficulté.

Df_web: les informations des produits commercialisés en ligne

- La colonne 'sku' correspond à l'id_web du fichier liaison
- La clé primaire n'est pas unique (présence de valeurs nulles).
- Le nombre de lignes et de colonnes (714,5)

Df_liaison: liste les product_id de l'ERP avec leur référence côté Web

- La clé de référence id web contient des valeurs nulles.
- Le nombre de lignes et de colonnes (825,2)

Df_caracteristiques: caractéristiques des alcools commercialisés

• Le nombre de lignes et de colonnes (611,13)

Suppression de la variable « stock_status » car redondante avec la variable stock quantity

- Suppression des colonnes qui avaient peu d'informations
- Suppression des doublons (798) et valeurs nulles(85)
- Uniformiser les valeurs 'bon-cadeau-25-euros', '13127-1'.

2. NETTOYAGE DES DONNÉES (1/2)

DÉTERMINER LA TYPOLOGIE DES DONNÉES

VÉRIFIER L'UNICITÉ DE LA CLÉ PRIMAIRE

DÉTECTER LES DOUBLONS ET LES SUPPRIMER

```
RangeIndex: 825 entries, 0 to 824
Data columns (total 5 columns):
    Column
                    Non-Null Count Dtype
    product id
                    825 non-null
                                    int64
    onsale web
                    825 non-null
                                    int64
    price
                    825 non-null
                                    float64
    stock quantity 825 non-null
                                    int64
    stock status
                    825 non-null
                                    object
dtypes: float64(1), int64(3), object(1)
```

```
doublons=df_liaison['product_id'].duplicated().sum()
print(f"Le nombre de doublons est :{doublons}, donc les valeurs de cette colonne sor
Le nombre de doublons est :0, donc les valeurs de cette colonne sont toutes uniques
```

```
doublons =df_web['id_web'].duplicated().sum()
print(f"Le nombre de doublons est : {doublons}")

Le nombre de doublons est : 798

df_web.drop_duplicates(inplace=True)
```

2. NETTOYAGE DES DONNÉES (2/2)

• DÉTERMINER LA PERTINENCE DE CHAQUE VARIABLE

 RECHERCHER ET CORRIGER LES VALEURS NE RESPECTANT PAS LA CODIFICATION DE LA VARIABLE

 SUPPRIMER LES VARIABLES QUI N'AVAIENT PAS D'INTÉRÊT POUR NOTRE ANALYSE

```
Le nombre de valeurs présentes dans chaque colonne est :
id web
                           714
virtual
downloadable
rating count
average rating
total sales
tax status
tax class
post author
post_date
                           716
post_date_gmt
                           716
post_content
                           713
post title
post excerpt
post status
comment status
ping status
post password
```

```
for idx,val in df_web['id_web'].dropna().items():
    if type(val)!= int:
        print(idx,val)

0 bon-cadeau-25-euros
797 13127-1
1209 bon-cadeau-25-euros
1511 13127-1
```

df_erp.drop(columns =['stock_status','stock_status_2'],inplace=True)

3. CONSOLIDATION DES DONNÉES

df_erp et df_liaison

• Jointure interne sur la clé primaire « product_id ».

df_merge et df_web

• Jointure interne sur la clé primaire « id_web » pour éviter des Nan car le fichier merge contenait des lignes sans correspondances dans le fichier Web (825 contre 714).

df_merge et df_caractéristiques

 Jointure à gauche (left_join) sur la clé primaire « post_name » afin de conserver toutes les lignes du df_merge.

4. ANALYSE UNIVARIÉE (1/3)

☐ Du prix

La moyenne du prix est : 32.49

L'ecart-type du prix est : 27.81

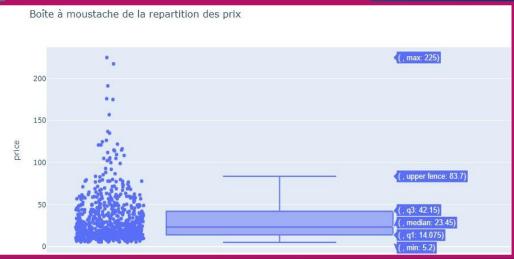
Nombre outliers: 32

Proportion d'articles outliers : 4.20

Seuil de prix pour les Outliers: 85.6

Aucune valeur manquante ou d'article sans prix renseigné.

Bôite à moustache-Repartition des prix



Bôite à moustache-Repartition des Outliers



4. ANALYSE UNIVARIÉE (2/3)

Du chiffre d'affaires

Le chiffre d'affaires total : 70568.6 euros

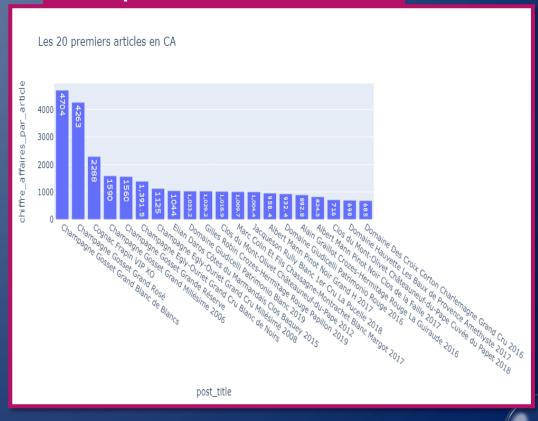
Les 20 articles avec les CA plus élevés sont :

Le nombre d'articles représentant 80% du CA est : 130

Leur proportion est: 18.20%

La loi de Pareto est bien respectée.

Les 20 premiers articles en CA



4. ANALYSE UNIVARIÉE (3/3)

DES VENTES

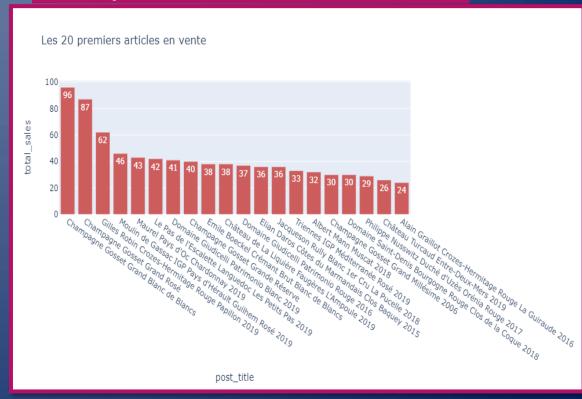
Les 20 articles avec les nombres de vente plus élevés sont :

Le nombre d'articles représentant

80% du CA est : 150

Leur proportion est: 21.0%

Les 20 premiers articles en vente



La loi de Pareto est bien respectée

ACTIONS POUR LA SUITE

- Faire une analyse bivariée, corrélation entre le nombre de vente et le chiffre d'affaire;
- Calculer le chiffre d'affaire par catégorie de produits, par région et par domaine;
- Veiller à la conformité de la base de données;
- Se rapprocher des équipes afin d'en savoir davantage sur les valeurs aberrantes observées et les informations manquantes.

5. COMPÉTENCES APPRISES

- Nettoyer une base de données avec python;
- Réaliser une analyse exploratoire des données;
- Consolider des données afin d'en tirer des informations pertinentes;
- Réaliser une analyse univariée.

J'ai eu besoin de plus d'entrainement pour le calcul du 20/80