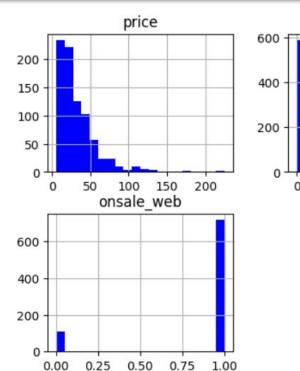
# Optimisez la gestion du stock d'une boutique en nettoyant ses données

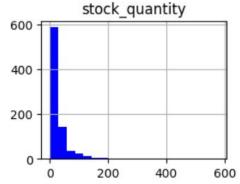
wafa zargouni

Data Analyst Et Business Intelligence

Date de la présentation

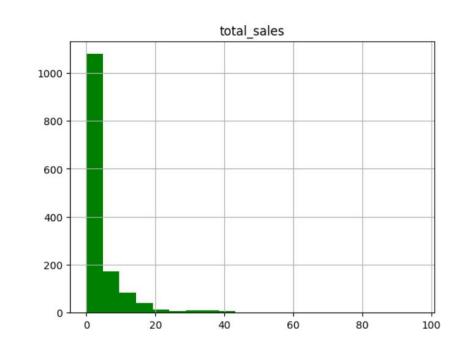
- Dataset: "erp.xlsx":
- Caractéristiques :
  - => Dimensions (825, 4)
    - -> 825 observation(s) ou article(s)
    - -> 4 colonne(s)
  - => Types des données :
    - -> float64,
    - -> INT,
    - -> Object (text)





- Traitement réalisés :
- Vérification des doublons: toutes les lignes sont distinctes;
- Vérification des prix: tous les prix sont renseignés;
- Analyse de la variable "ONSALE\_WEB":
  - -> 87% articles vendus sur le web;
  - -> 13% pas vendus sur le web;
- Feature Selection:
  - -> suppression de la colonne "stock\_status" (information redondante);
  - -> garder les colonnes: product\_id, onsale\_web, price, stock\_quantity;

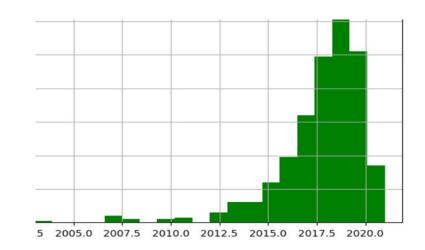
- Dataset "web.xlsx":
- Caractéristiques :
  - => dimensions (1509, 24)
    - -> 1509 observation(s) ou article(s)
    - -> 24 colonne(s)
  - => Type des données :
    - -> float64,
    - ->INT,
    - ->Object,
    - -> Datetime64[ns]



- Traitement réalisés :
- vérification des doublons: 53% des lignes sont doublées;
- vérification des lignes sans clés primaire ("sku"): 85 non renseignées;.
- ☐ Handling outliers: 4 lignes avec des valeurs de "sku" qui ne respectent pas la règle de codification: 'bon-cadeau-25-euros' et '13127-1'
  - -> analyse: vérifier par "post\_name", supprimer le '-' et vérifier;
  - -> action: supprimer ces 4 lignes.
- ☐ Feature Selection:
  - -> supprimer les colonnes vides: 'tax\_class', 'post\_content', 'post\_password',
    'post\_content\_filtered';
    - -> vérification des caractéristiques des lignes sans "sku": pas de données
    - -> supprimer les lignes sans valeurs de "sku" renseignées

- Dataset "liaison.xlsx":
- Caractéristiques :
  - => Dimension du dataset: (825, 2)
    - -> Nombre d'observations: 825
    - -> Nombre de caractéristiques(colonnes) : 2
  - => Type des données :
    - -> product\_id: int64
    - -> id\_web: object
- Traitement réalisés :
  - => vérification des doublons:
    - -> pas de duplication de la colonne 'product\_id'
    - -> 90 duplications de 'id\_web'
  - => vérification des articles sans correspondances c'est: 91
  - => supprimer ces articles

- Dataset "caractéristiques vins.csv":
- Caractéristiques
  - => Dimension du dataset (611, 13)
    - -> Nombre d'observations 611
    - -> Nombre de caractéristiques 13
  - => Types des données:
    - -> float64, object



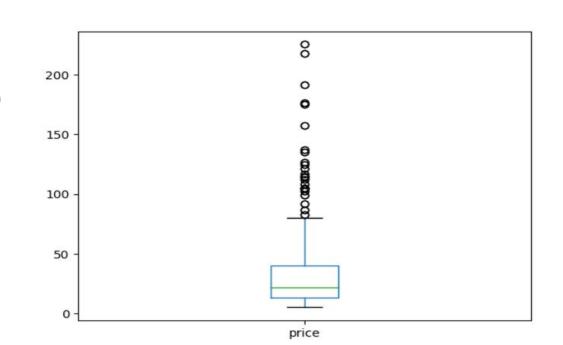
- Traitement réalisés
  - => vérifier les produits avec des informations manquantes
    - -> difficile de corriger les données manquantes

## Fusion ou consolidations des données

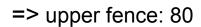
- Jonction du fichier "df\_erp" et "df\_liaison" :
  - => Choix des attributs: Primary Key
  - =>Clé utilisé : product id
  - => Toutes les lignes ont des correspondances
- Jonction du fichier" **df merge**" et "**df web**" :
- - =>Choix des attributs: Primary Key
    - =>Clés utilisés : id web, sku
    - => puisque on a déjà supprimé les article sans "sku" dans "df web" maintenant on n'a plus des lignes sans correspondances
- Jonction du fichier "df\_merge" et "df\_caracteristiques":
  - =>Choix des attributs: Primary Key =>Clé utilisé: post\_name
  - => toutes lignes ont des correspondances

• Exploration par la visualisation de données

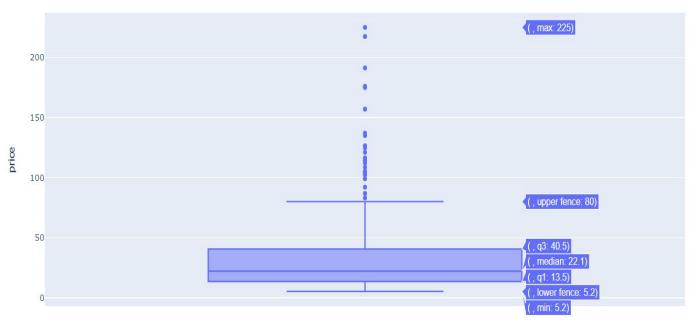
- -> Utilisation d'une boîte à moustache de la répartition des prix (boxplot)
- => Seuil ~ 80
- => Limite: Seuil pas exacte



Méthode avec plotly express(box)



- > Remarques:
  - -> Facile
  - -> valeur exacte
- ➤ Limites:
  - -> seuil fix



- Méthodes statistiques employés
- Identification par le Z-index

```
Z-index = (X - \mu) / \sigma
X = total prices
\mu = prix moyen
\sigma = standardDeviation(écart-type)
   df_merge['z_score'][:5]
      -0.256916
      -0.256916
       0.105010
      0.105010
       -0.378752
   Name: z_score, dtype: float64
```

```
l'interval interquartile (describe)
count
         1222.000000
           31.369558
mean
std
           27.917707
min
           5.200000
25%
           13.500000
50%
           22.100000
75%
          40.425000
          225.000000
max
Name: price, dtype: float64
```

4	Delinition d'un seuli pour les articles outilers en prix	
	-> z-score min 2	

-> 2-Score min 2 -> Seuil prix: 92

-> flexible: selon z-score min

outliers justifiés

-> valeurs exactes

->choix du z-score min

->calcul manuel difficile

vins de lux

Remarques

Limites

-> Seuil prix: 92
Nombre d'articles outliers 48

champagne-egly-ouriet-grand-cru-millesime-2008

champagne-egly-ouriet-grand-cru-millesime-2008

david-duband-charmes-chambertin-grand-cru-2014

david-duband-charmes-chambertin-grand-cru-2014

cognac-frapin-vip-xo

cognac-frapin-vip-xo

camille-giroud-clos-de-vougeot-2016

coteaux-champenois-egly-ouriet-ambonnay-rouge-2016

coteaux-champenois-egly-ouriet-ambonnay-rouge-2016

price

225.0

225.0

217.5 217.5

191.3

1913

1760

176.0

175.0

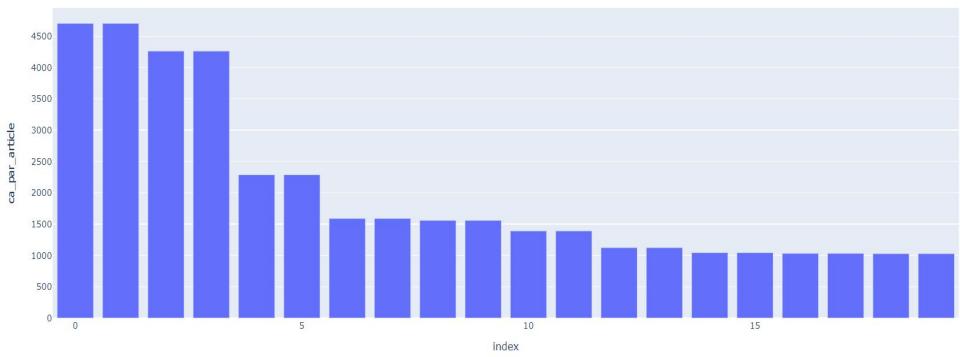
Définition d'un couil nour les articles "cuttiors" en prix

- Méthodes statistiques employés
- ❖ Analyse des ventes en CA

### Etapes:

- => calcul de CA par article
- => calcul de CA total (de site web): 127 274 €
- => Tri dans l'ordre décroissant du CA
- => calcul des sommes cumulatives de CA
- => calculer le nombre d'articles représentant 80% du CA: 227
- => ce groupe représente 18.5 % du catalogue entier du site web

=> Graphique en barre des 20 premiers articles

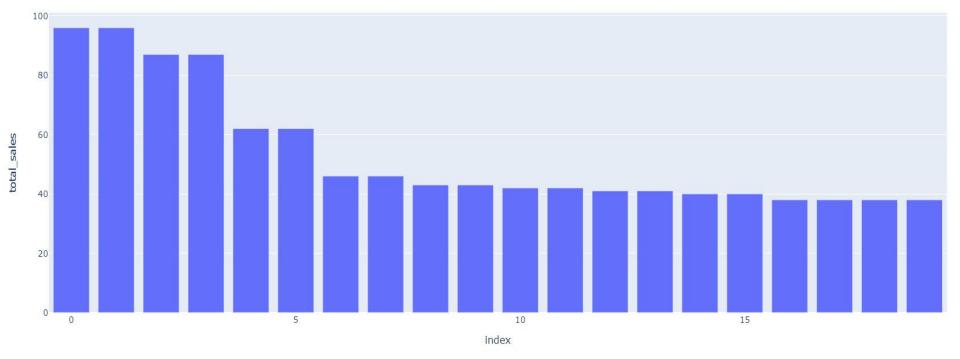


- Méthodes statistiques employés
- Analyse des ventes en Quantités

#### Etapes:

- => tri dans l'ordre décroissant de quantités vendues
- => calculer la part en quantité
- => calculer les sommes cumulatives
- => calculer le nombre d'articles représentant 80% des ventes en quantité: 269
- => ce groupe représente 22% du catalogue entier du site web

=> Graphique en barre des 20 premiers articles



## Actions pour la suite

Ε

### =>Exporter le dataset en fichier Excel

index	product_id	post_name	price	stock_quantity	z_score	ca_par_article	percent_ca	ca_percent_cum	percent_total_sale:	ent_total_sales_ Alliance mets_t	y io
363	4334	champagne-gosset-grand-blar	49	0	0,63177324:	4704	3,695939809	3,695939809	1,832760596	1,832760596 Apéritif, Coquil	le
362	4334	champagne-gosset-grand-blar	49	0	0,63177324	4704	3,695939809	7,391879618	1,832760596	3,665521191 Apéritif, Coquil	le
124	4144	champagne-gosset-grand-rose	49	11	0,63177324	4263	3,349445452	10,74132507	1,66093929	5,326460481 Apéritif, Desser	t

G

D

- 124 4144 champagne-gosset-grand-rose 49 11 0,631773243
- 125 4144 champagne-gosset-grand-rose 49 11 0,631773243
- 157 -0,52925568
- 57 4068 gilles-robin-crozes-hermitage-16,6 157 -0,52925568
- 56 4068 gilles-robin-crozes-hermitage-16,6 218 4200 moulin-de-gassac-igp-pays-dh 5,8 190 -0,91626532
- 219 4200 moulin-de-gassac-igp-pays-dh 5,8
- 176 4172 maurel-pays-oc-chardonnay-2 177 4172 maurel-pays-oc-chardonnay-2

В

199

198

1121

1120

121

120

593

1088

1089

C

4187 le-pas-de-lescalette-languedo

4187 le-pas-de-lescalette-languedo

6206 domaine-giudicelli-patrimonic

6206 domaine-giudicelli-patrimonic

4141 gosset-champagne-grande-res

4141 gosset-champagne-grande-res

4729 emile-boeckel-cremant-brut-b

6047 chateau-de-la-liquiere-faugere

6047 chateau-de-la-liquiere-faugere

- - 190 -0,91626532 5,7
    - 5,7

39

39

8,6

10,9

10,9

167 -0,91984874 90 -0,64750863

1 0,273430980

1 0,273430980

151 -0,81592949

46 -0.73351077

46 -0,73351077

- 13,3 13,3 90 -0,64750863
- 25,2 120 -0,22108133 25,2 120 -0,22108133
- 167 -0,91984874

H

245,1 0,1925754352 245,1 0,1925754352 558,6 0,4388928523

4263 3,349445452

558,6 0,4388928523

1033,2 0,8117867795

1033,2 0,8117867795

1560 1,225694324

1560 1,225694324

326,8 0,2567672469

414,2 0,3254375572

414,2 0,3254375572

- 266,8 0,2096251575 266,8 0,2096251575
- 1029,2 0,8086439735 1029,2 0,8086439735
- 60,06247898

J

31,47190174 30,66325777

60,27210414

62,06138214

62,25395758

48,00478964

47,56589678

29,04282702

29,8546138

21,4103656

22,63605993

56,70124801

53,77985273

53,45441517

- 14,09077052
- 10,74132507
- K

1,66093929

1,183657885

1,183657885

0,8781977854

0.8781977854

0,8209240168

0,8209240168

0,8018327606

0,8018327606

0,7827415044

0,7827415044

0,7636502482

0,7636502482

0,7254677358

0.7254677358

0,7254677358

6,987399771 Apéritif, Dessert

8,171057656 Apéritif, Charcut

9,35471554 Apéritif, Charcut

10,23291333 Apéritif, Grillade

11,1111111 Apéritif, Grillade

11,93203513 Apéritif, Poisson

12,75295914 Apéritif, Poisson

13,55479191 Agneau, Charcut

14,35662467 Agneau, Charcut

15,13936617 Fruits de mer, La

15,92210767 Fruits de mer, La

16,68575792 Apéritif, Fruits cu

17,44940817 Apéritif, Fruits cu

18,17487591 Apéritif, Fromag

18,90034364 Apéritif, Charcut

19,62581138 Apéritif, Charcut

- M e mets y if, Coquille

N

id web

7818 7818

1662

1662

16416

16416

16295

16295

16210

16210

16189

16189

16580

16580

304

304

38

16264

16264

## Point sur les compétences apprises

- Qu'est-ce qui s'est bien passé pour vous dans ce travail de nettoyage ?
  - => vérification des caractéristiques (dimensions, types des données, ..)
  - => vérification des doublons,
  - => utilisation de graphique avec pyplot express ou box pour déterminer le seuil
- Qu'est-ce que vous avez trouvé le plus difficile ?
  - => correction des données manquantes
  - => calcul manuel de z-score et écart-type
- Sur quelles tâches est-ce que vous pensez avoir besoin de plus d'entraînement ?
  - => correction des données manquantes