

Classifier automatiquement
des biens de consommation













DONNEES TEXTUELLES



DONNEES IMAGES



-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusion

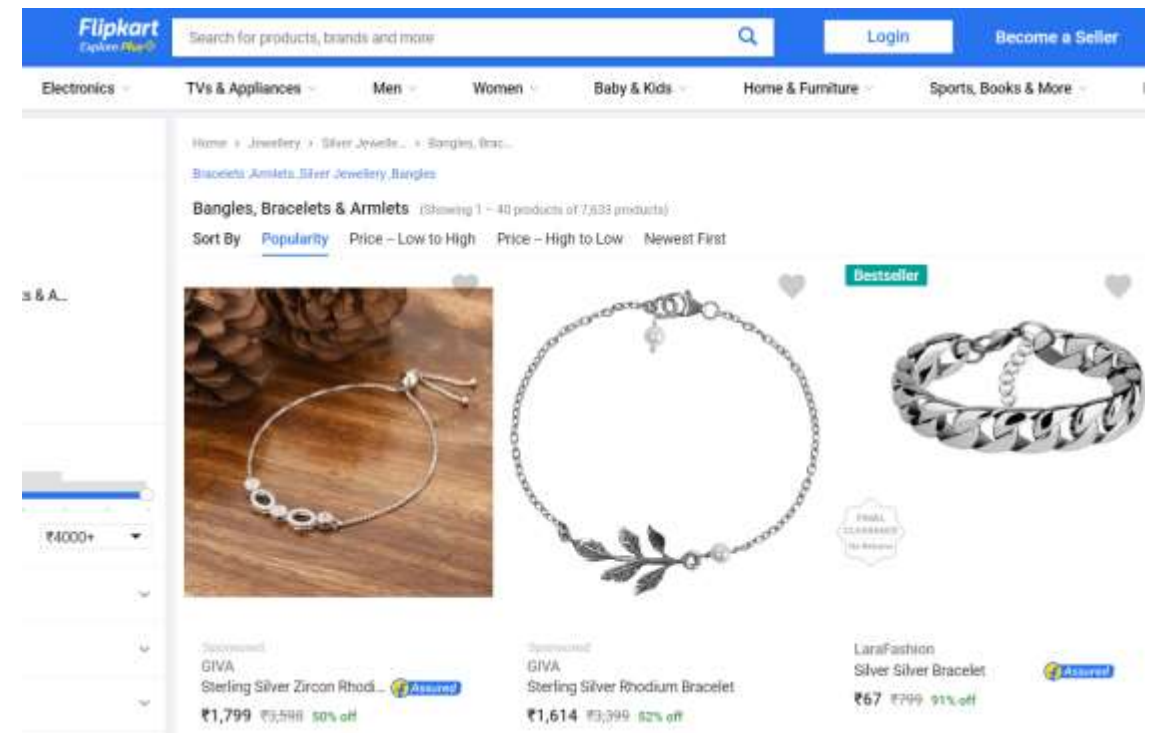
-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusion

Mission:

Effectuer une **faisabilité** d'un moteur de **recommandation (classification)** d'articles basées sur une image et une description du produit dans le but d'une **automatisation** d'une attribution d'un produit à une catégorie fixée pour l'entreprise *Place de marché*.

Objectif:

Améliorer la recommandation des utilisateurs
Garantir la catégorie des articles avec précision



Processus



Pré-process



Données TEXTES



Données IMAGES



Données TEXTES +
Données IMAGES

Features extraction

Bag of Words
Word Embeddings
Text Embeddings

Bag of features

Word Embeddings

Bag of features

Classification(ACP, TSNE)

Apprentissage Non
Supervisée KMeans



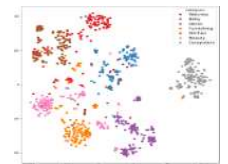
Apprentissage Supervisée

Evaluation

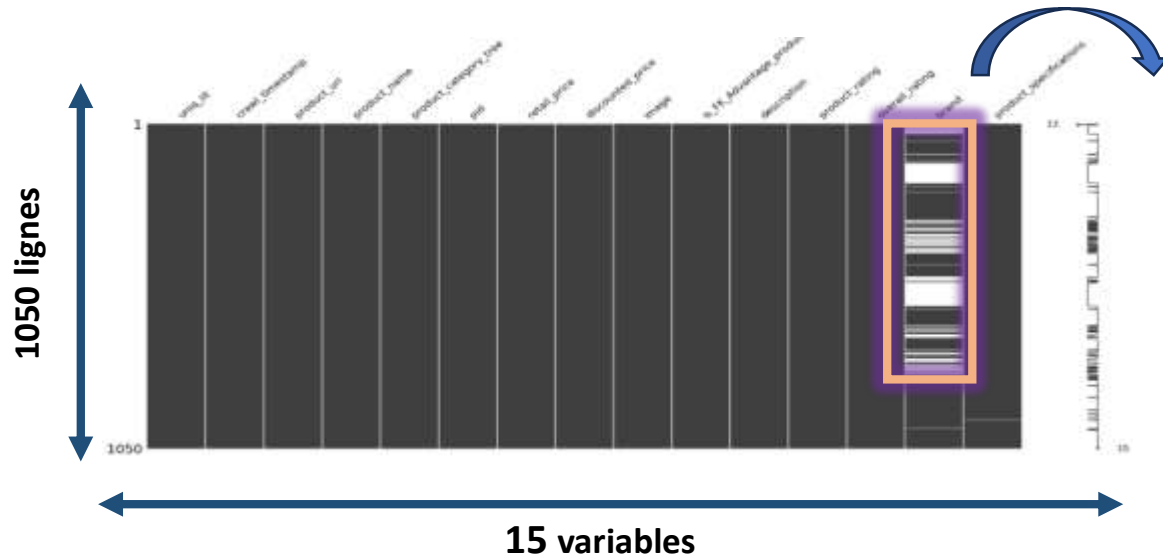
Evaluation **ARI**,
Accuracy

Baby	85	5	4	24	30	1	0
Beauty	0	107	7	35	1	0	0
Computers	0	2	139	15	0	0	0
Decor	0	2	8	140	0	0	0
Furnishing	0	0	0	21	129	0	0
Kitchen	0	21	8	46	1	34	0
Verches	0	0	0	0	0	0	150
	0	1	2	3	4	5	6

Interprétation
Cluster



Données



TEXTES

product_name

Giorgio Armani SMOOTH SILK LIP PENCIL 12

Description

Giorgio Armani SMOOTH SILK LIP PENCIL 12
(Soyeux 12) Price: Rs .../...

product_specifications

{"product_specification"=>[{"key"=>
.../...}]

Brand

Giorgio Armani

IMAGE

Exemple



Champ Cible

product_category_tree

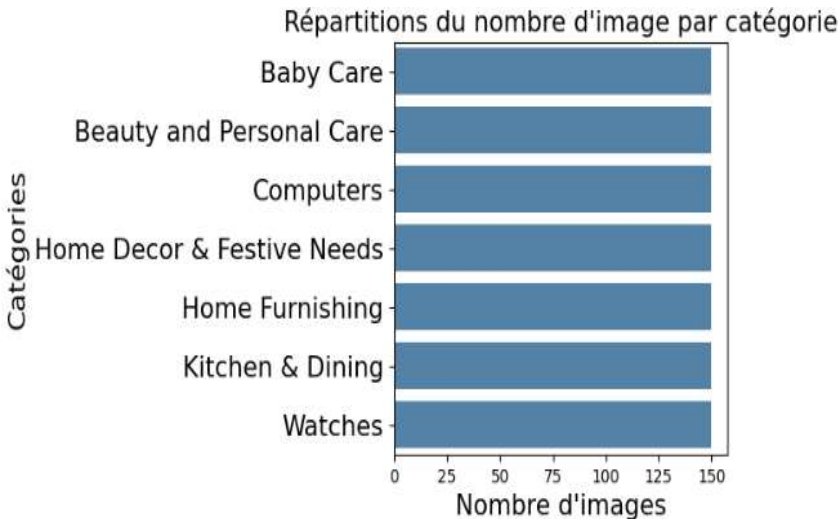
"Computers >> Laptop Accessories
>> USB Gadgets >> Epresent USB
Gadgets"

Données – niveaux de catégories



7 Catégories

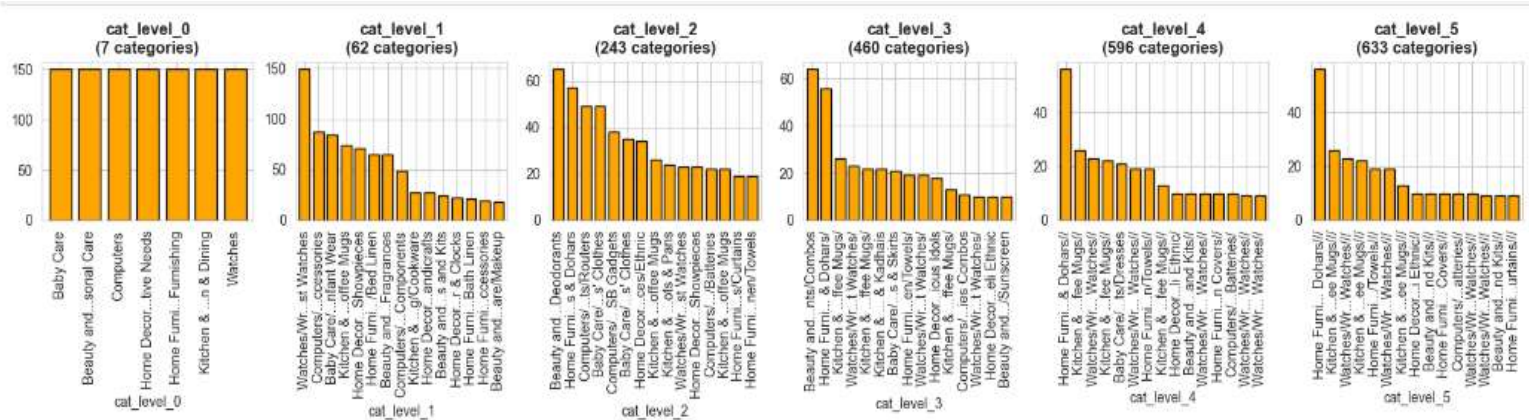
Niveau 0








Sous-niveau (nombre de catégories)

cat_level_0	7
cat_level_1	62
cat_level_2	243
cat_level_3	460
cat_level_4	596
cat_level_5	633
category	7

Représentation graphique des sous-niveaux



-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusions

NLP - Processus



Pré-process

Données TEXTES



- Variables:
- Description
 - product_name
 - product_specifications
 - Brand

Tokenisation



Normalisation



Racinisation



Lemmatisation

Features extraction

Bag of Words
(Word Embeddings)

CountVectorizer
TfidfVectorizer

Text Embeddings

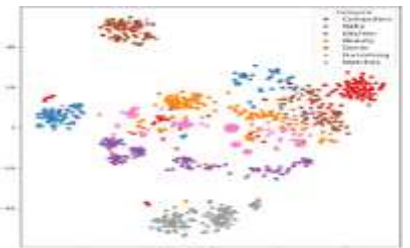
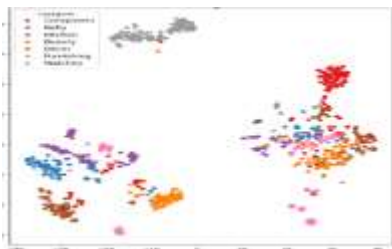
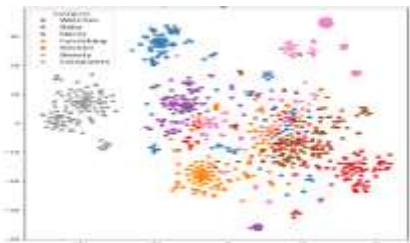
Word2Vec

Sentence - Transformers

BERT
USE

Classification(ACP, TSNE)

Apprentissage Non
Supervisée KMeans



Apprentissage Supervisée

Evaluation

Evaluation **ARI**,
Accuracy



Interprétation
Clusters

	precision	recall	f1 score	support
0	0.947591	0.855335	0.901319	185.000000
1	0.926667	0.926667	0.926667	180.000000
2	0.999441	0.999999	0.999720	199.000000
3	0.999939	0.999999	0.999969	199.000000
4	0.999999	0.999999	0.999999	199.000000
5	0.712410	0.726667	0.719472	180.000000
6	0.997712	1.000000	0.998857	199.000000
accuracy	0.940571	0.940571	0.940571	0.940571
macro avg	0.957147	0.944991	0.951070	199.000000
weighted avg	0.957147	0.944991	0.951070	199.000000

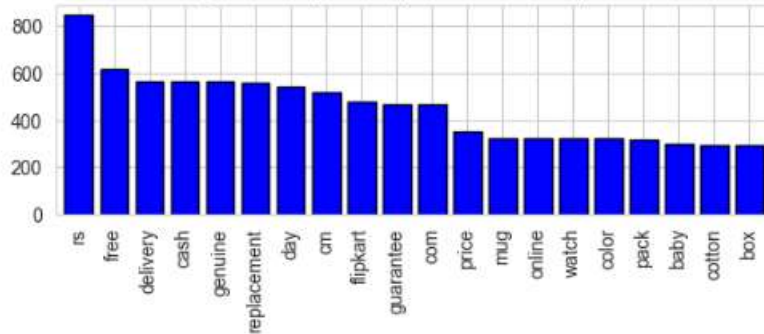


NLP - Fréquence de mots



Mots les plus fréquents: variables descriptions et produits

Top 20 mots plus fréquents de descriptions



Furnishing



Kitchen



Baby



Beauty



Watch



Computers



Decor





Traitement données textuelles

NLP – Word Embeddings

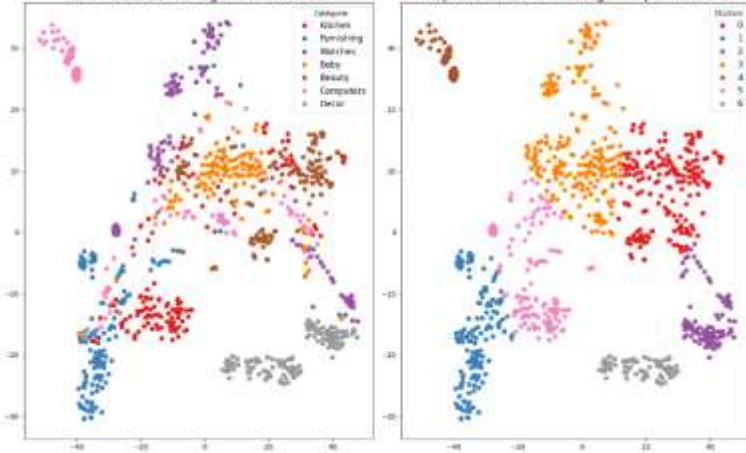
NLP - Réduction de dimension



TSNE_CV

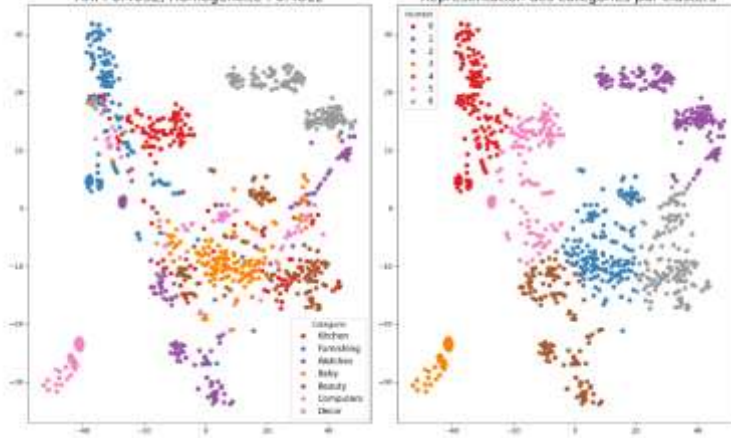
Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_CV_PRODS_LEM)

ARI : 0.3163, Homogénéité : 0.4642



Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_CV_PRODS_STEM)

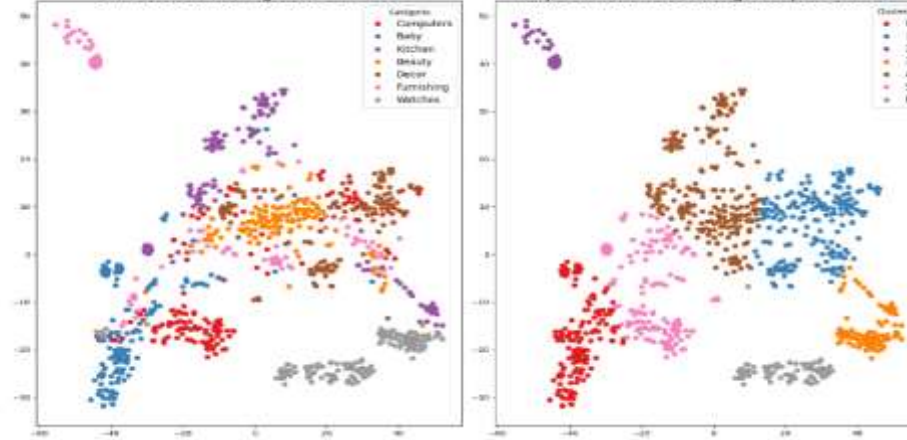
ARI : 0.4032, Homogénéité : 0.4812



ACP + TSNE_CV

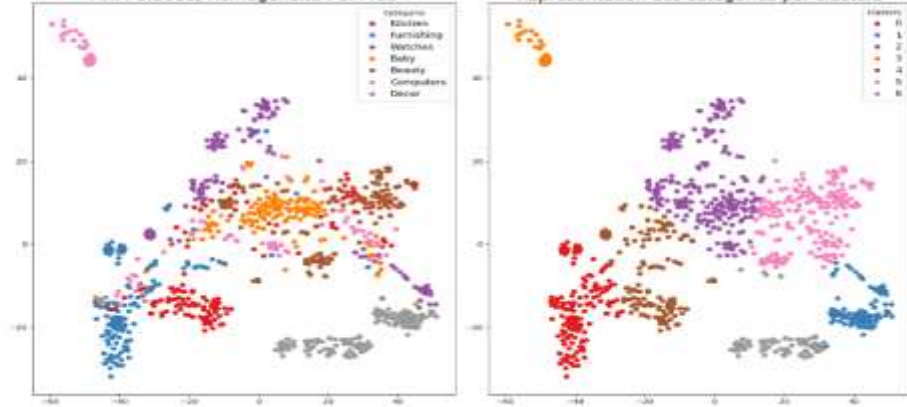
Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_CV_ACP_PRODS_LEM)

ARI : 0.3138, Homogénéité : 0.4562



Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_CV_ACP_PRODS_STEM)

ARI : 0.3086, Homogénéité : 0.4469

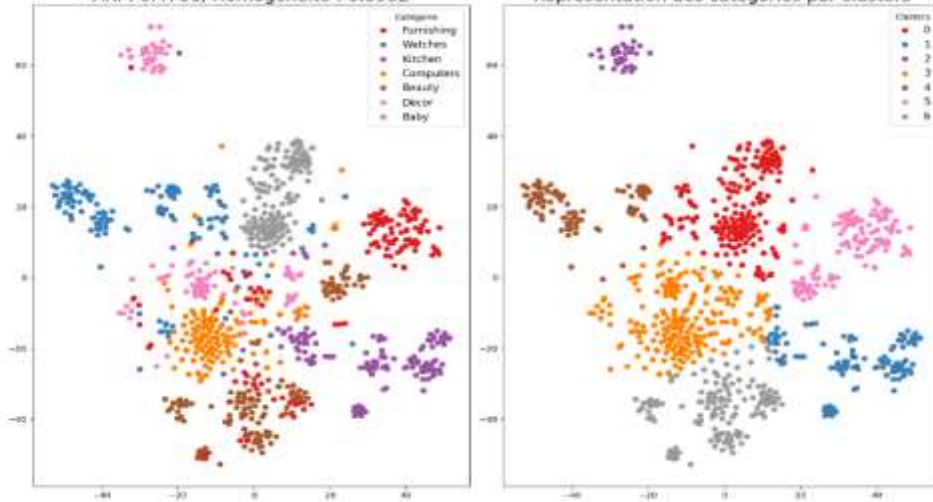


NLP - Réduction de dimension



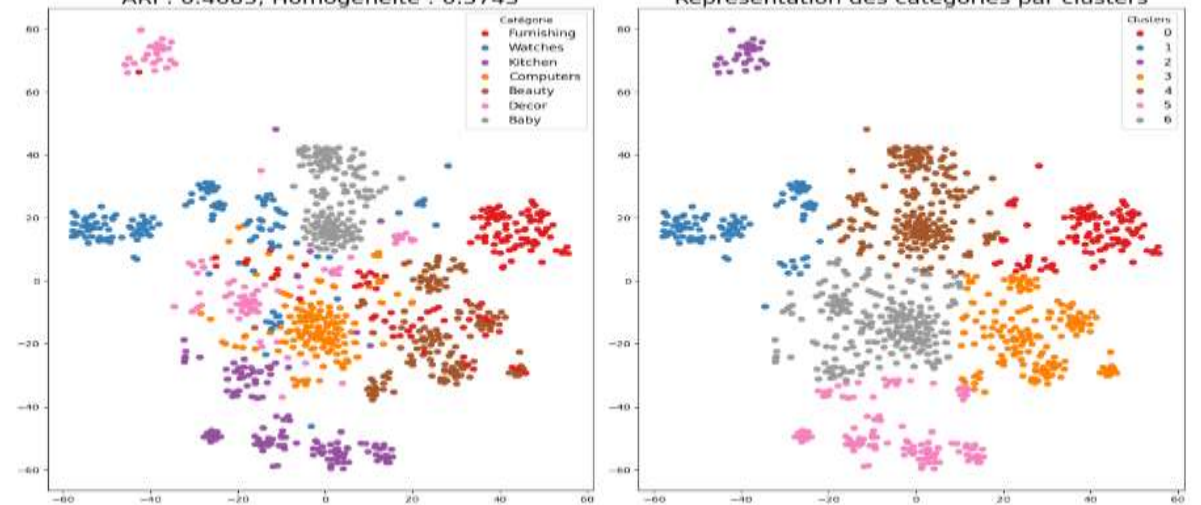
TSNE_TFIDF

Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_TFIDF_PRODS_LEM)
ARI : 0.4786, Homogénéité : 0.5932

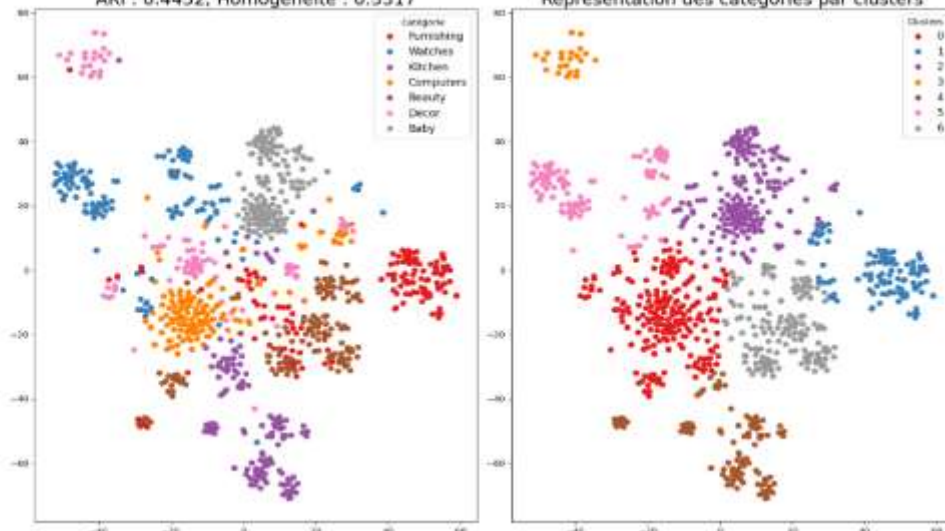


ACP + TSNE_TFIDF

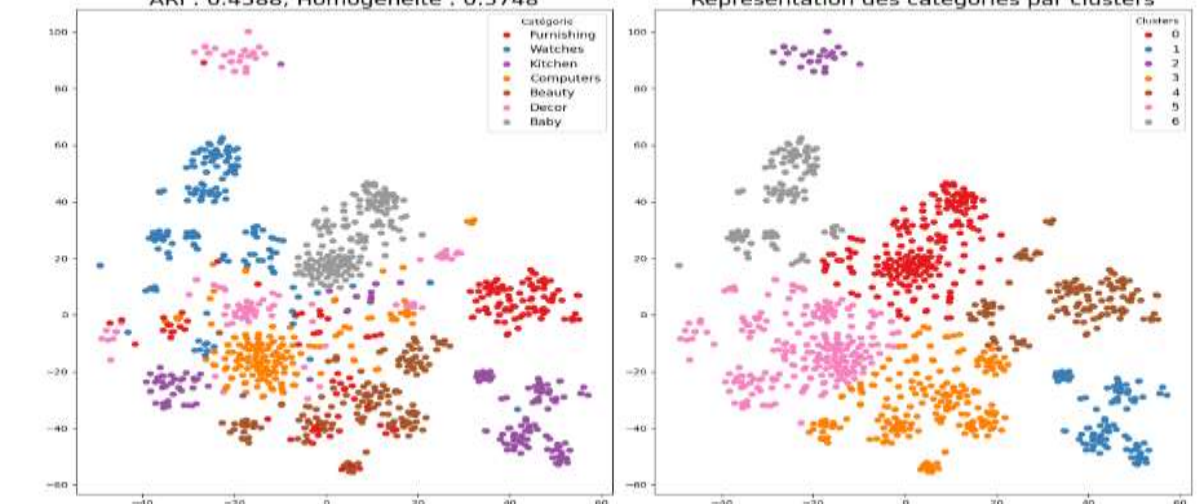
Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_ACP_TFIDF_PRODS_LEM)
ARI : 0.4685, Homogénéité : 0.5743



Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_TFIDF_PRODS_STEM)
ARI : 0.4452, Homogénéité : 0.5517



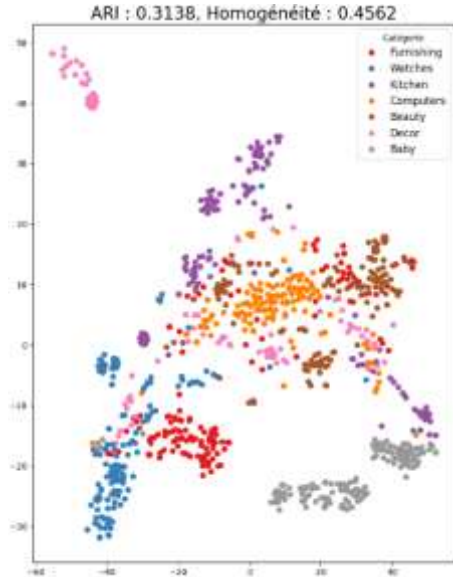
Représentation des catégories par catégories réelles (TSNE_ACP_TFIDF_PRODS_STEM)
ARI : 0.4588, Homogénéité : 0.5748



NLP – Classification non supervisée KMeans

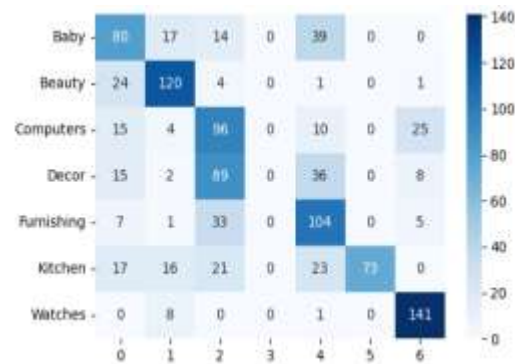
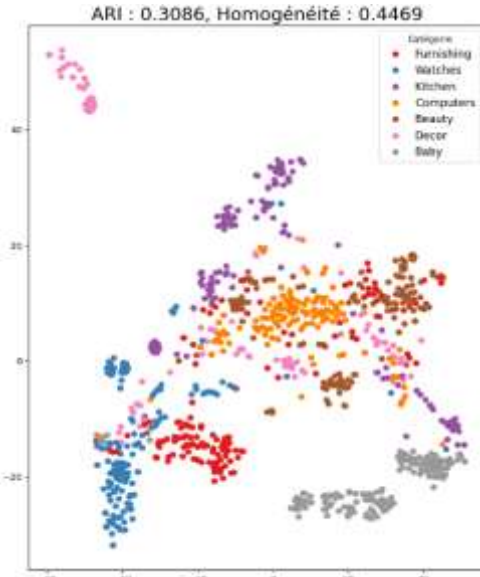


TSNE+ ACP CV PRODS LEM



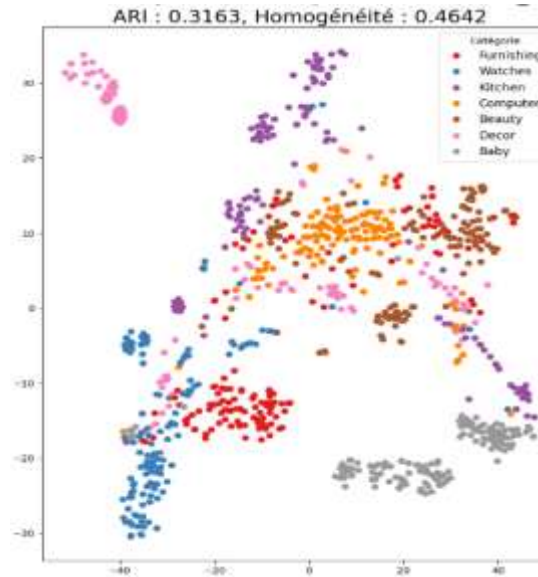
ARI: 0,31
Accuracy : 0,59

TSNE+ ACP CV PRODS STEM



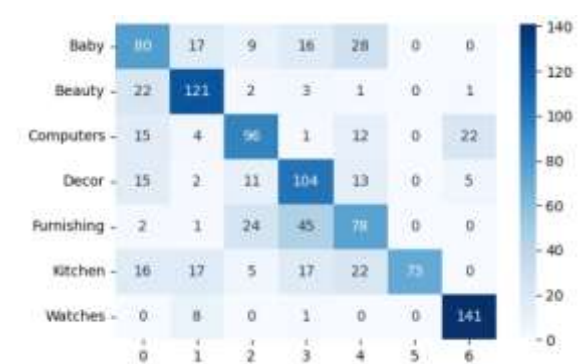
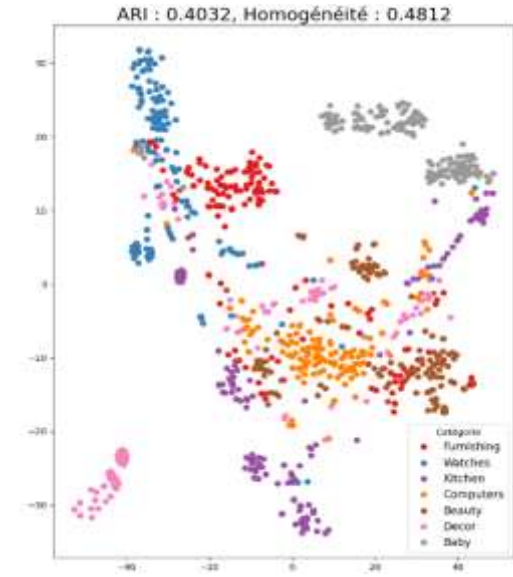
ARI: 0,31
Accuracy : 0,58

TSNE CV PRODS LEM



ARI: 0,32
Accuracy : 0,59

TSNE CV PRODS STEM

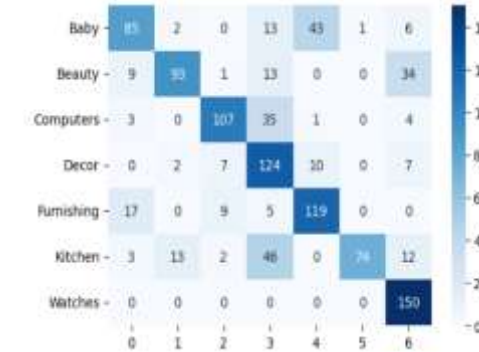
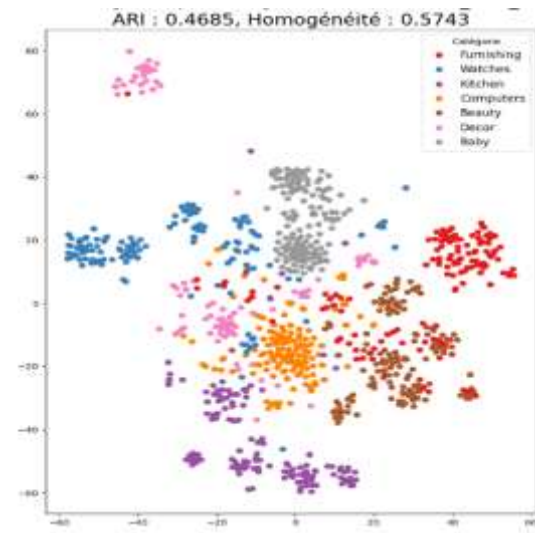


ARI: 0,40
Accuracy : 0,66

NLP – Classification non supervisée KMeans

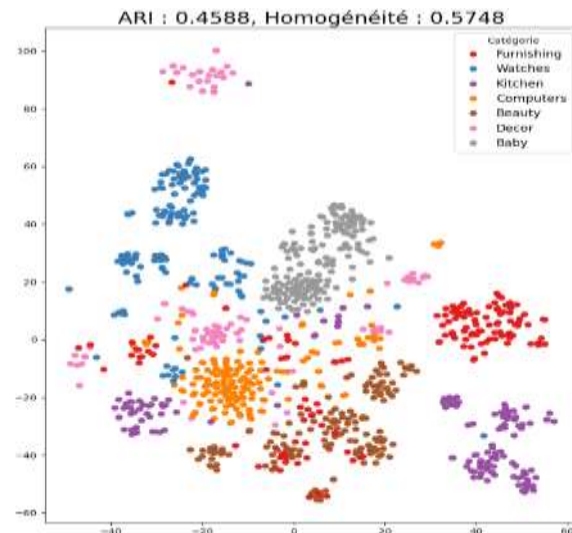


TSNE+ ACP TFIDF PRODS LEM



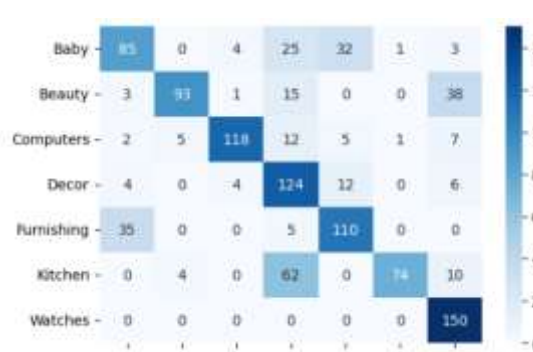
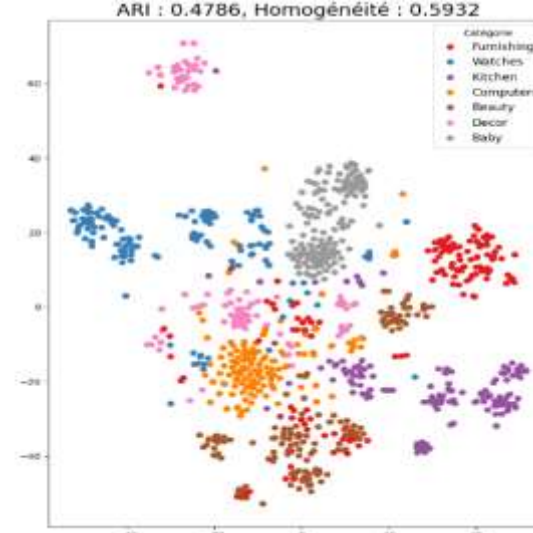
ARI: 0,47
Accuracy : 0,72

TSNE+ ACP TFIDF PRODS STEM



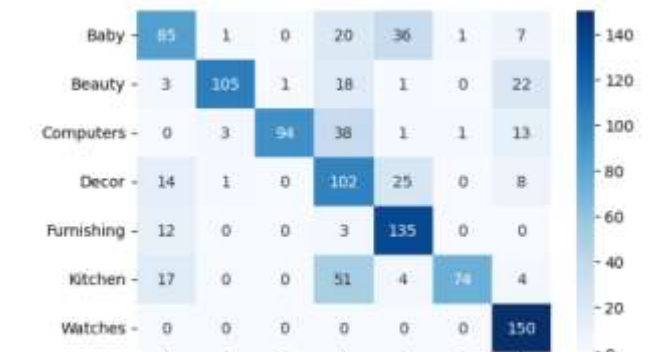
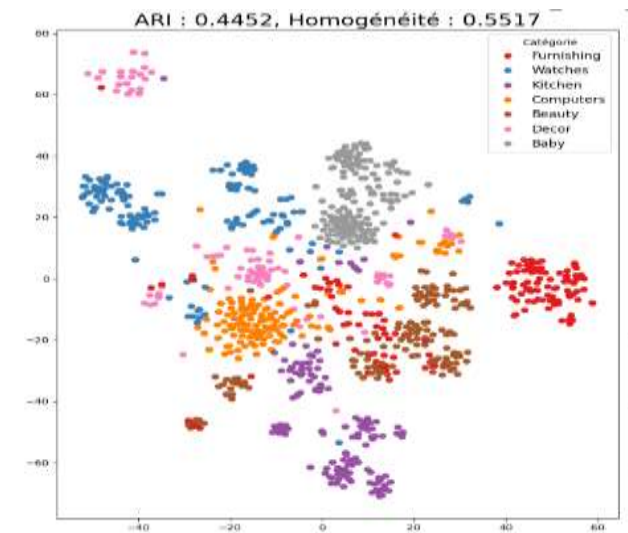
ARI: 0,46
Accuracy : 0,71

TSNE TFIDF PRODS LEM



ARI: 0,48
Accuracy : 0,72

TSNE TFIDF PRODS STEM



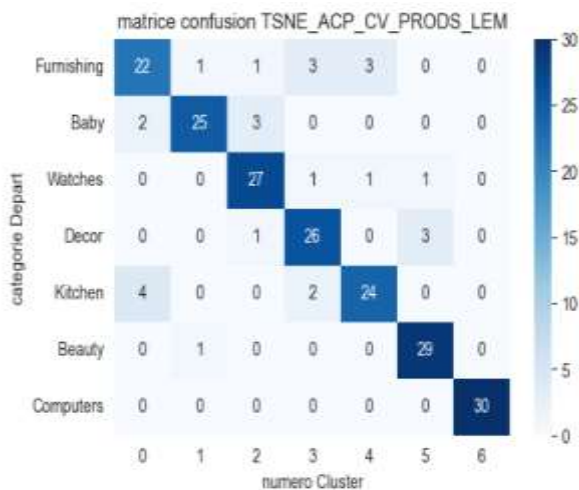
ARI: 0,45
Accuracy : 0,71

NLP – Classification Supervisée



TSNE+ ACP CV PRODS LEM

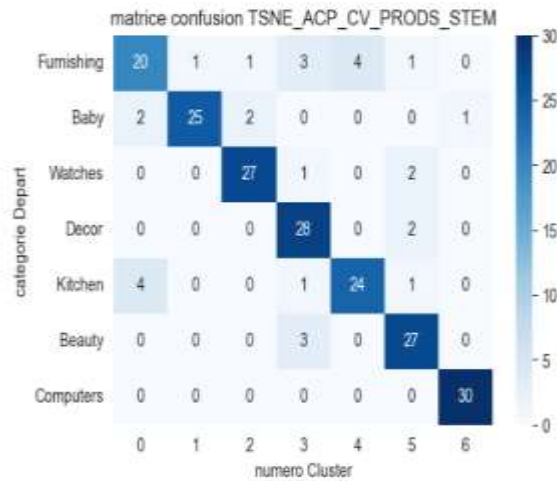
Accuracy de l'algorithme etc : 0.871



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,87

TSNE+ ACP CV PRODS STEM

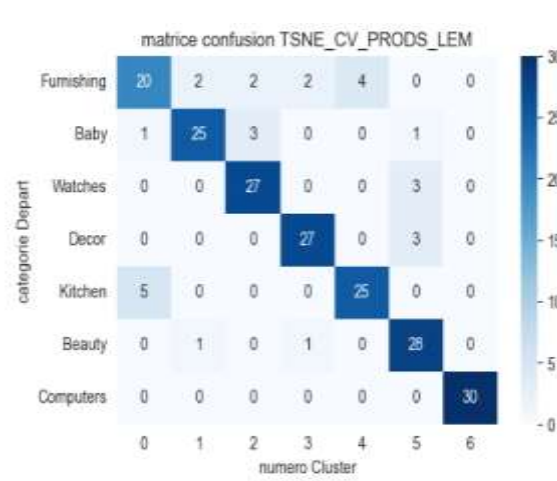
Accuracy de l'algorithme etc : 0.862



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,86

TSNE CV PRODS LEM

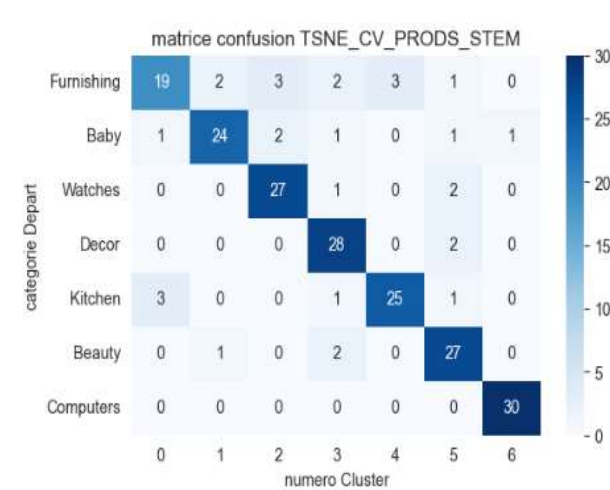
Accuracy de l'algorithme etc : 0.867



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,87

TSNE CV PRODS STEM

Accuracy de l'algorithme etc : 0.857



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,86

NLP – Classification Supervisée



TSNE+ ACP TFIDF PRODS LEM

TSNE+ ACP TFIDF PRODS STEM

TSNE TFIDF PRODS LEM

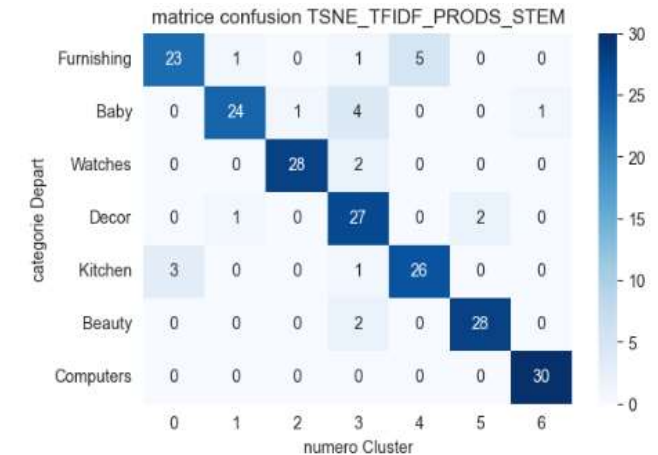
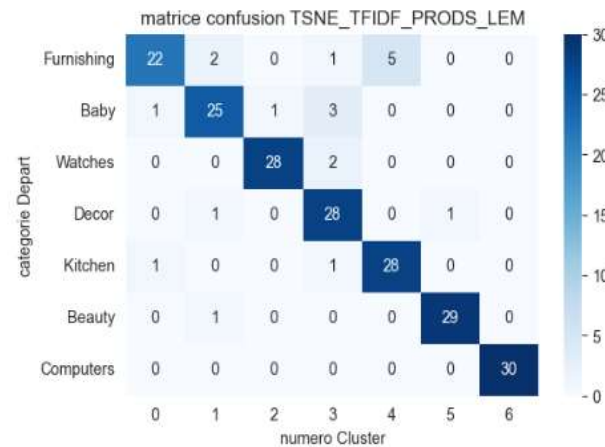
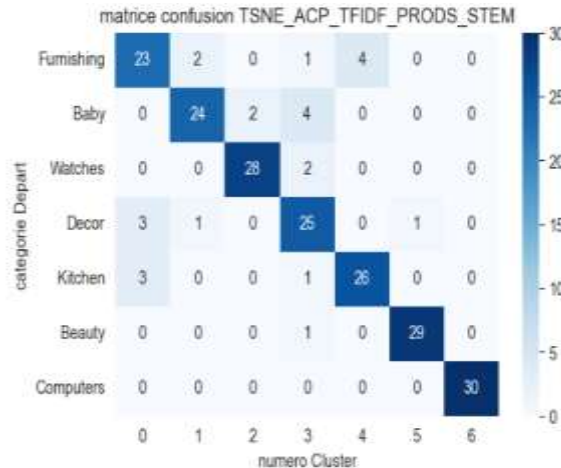
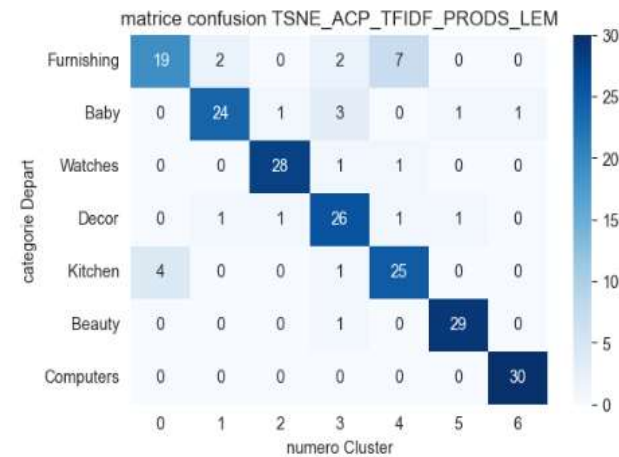
TSNE TFIDF PRODS STEM

Accuracy de l'algorithmme etc : 0.862

Accuracy de l'algorithmme etc : 0.881

Accuracy de l'algorithmme etc : 0.905

Accuracy de l'algorithmme etc : 0.886



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,86

Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,88



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,91



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,89



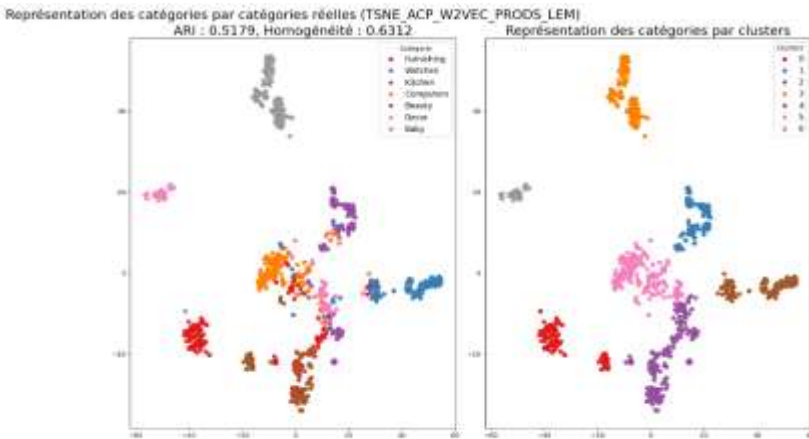
Traitement données textuelles

NLP –Text Embeddings

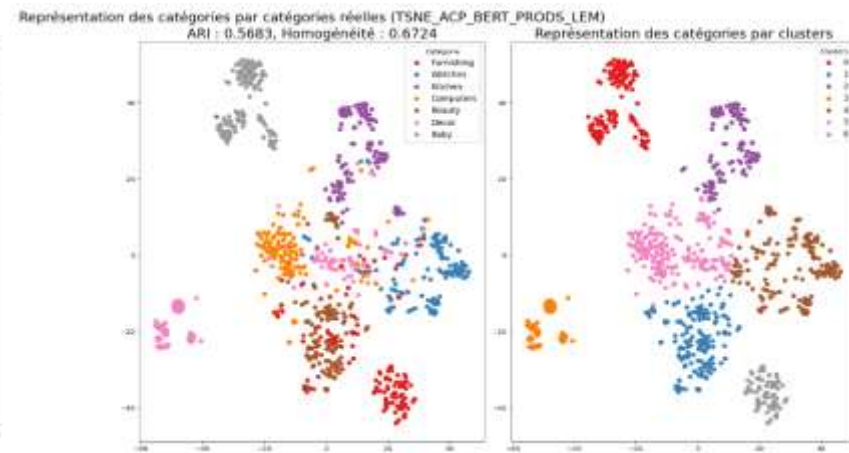
NLP - Réduction de dimension



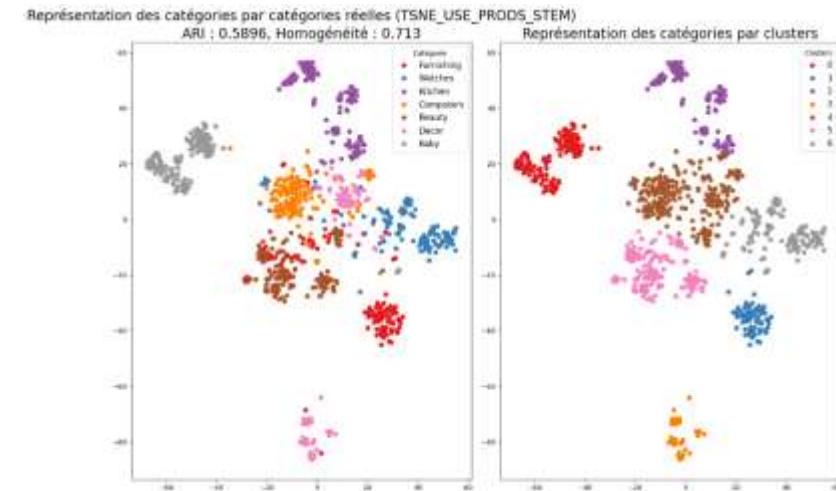
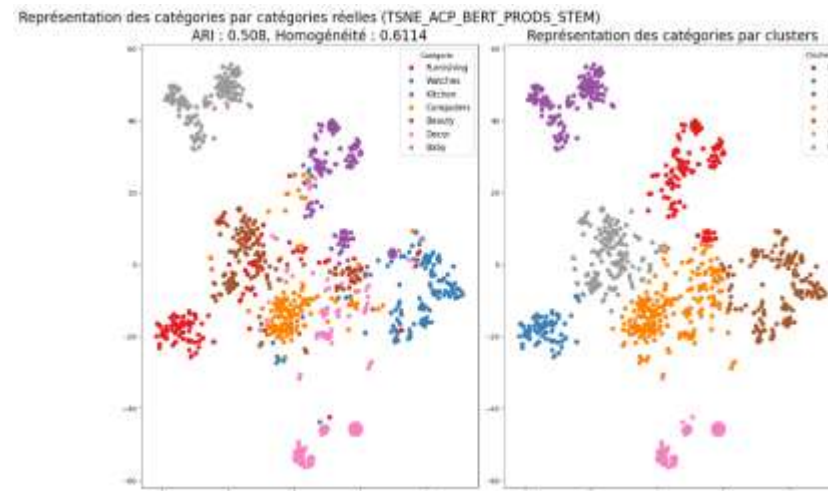
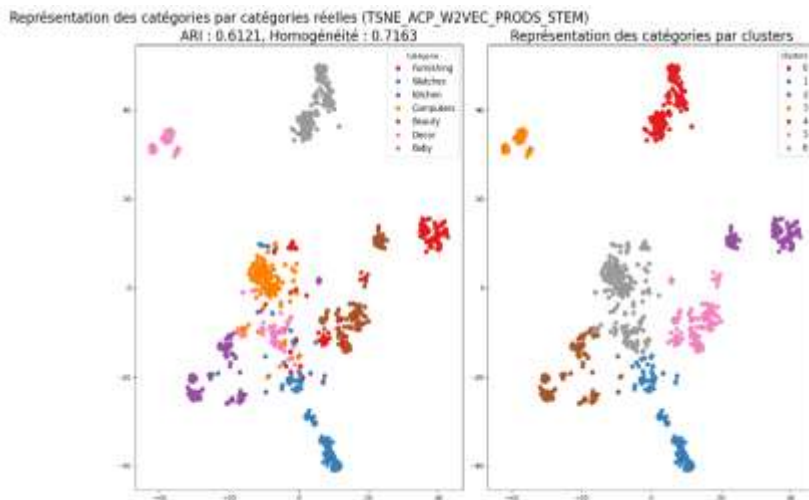
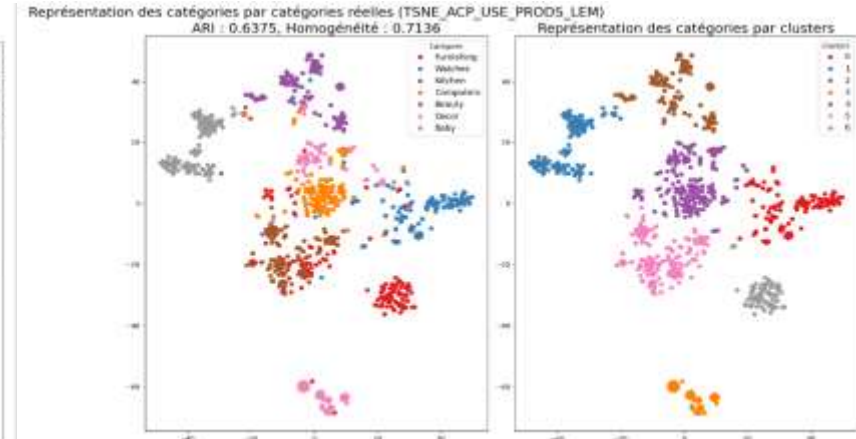
ACP + TSNE_WORD2VEC



ACP + TSNE_BERT



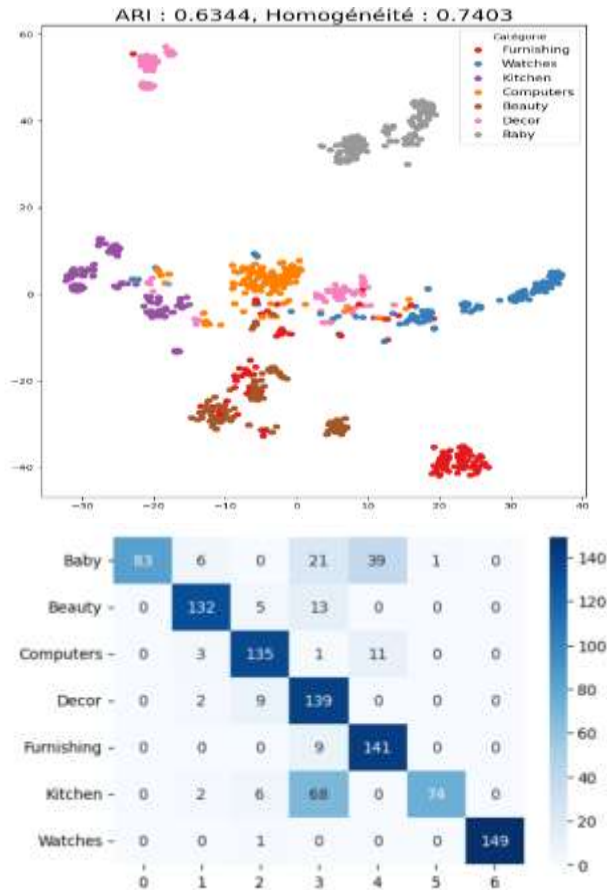
ACP + TSNE_USE



NLP – Classification non supervisée KMeans



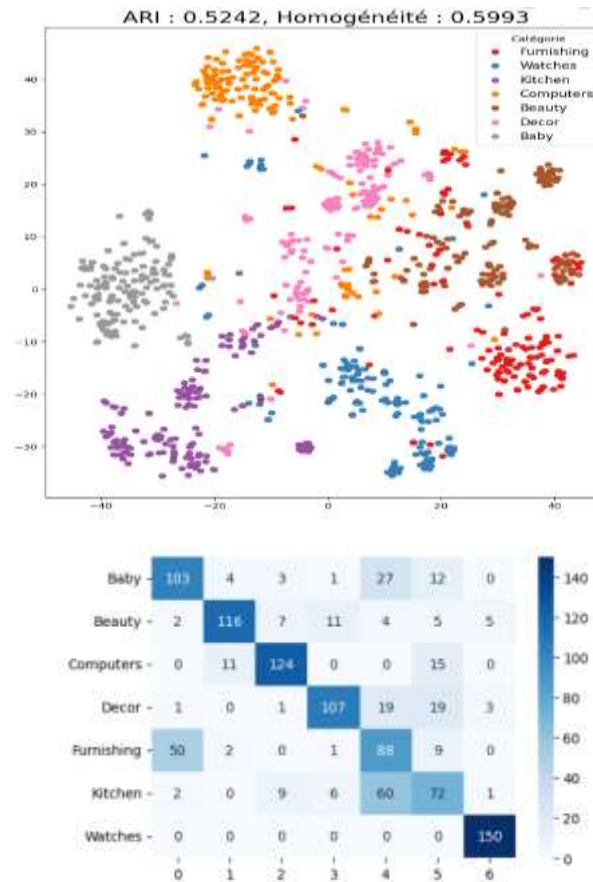
ACP + TSNE_WORD2VEC_PROD_ORIG



ARI: 0,63

Accuracy : 0,81

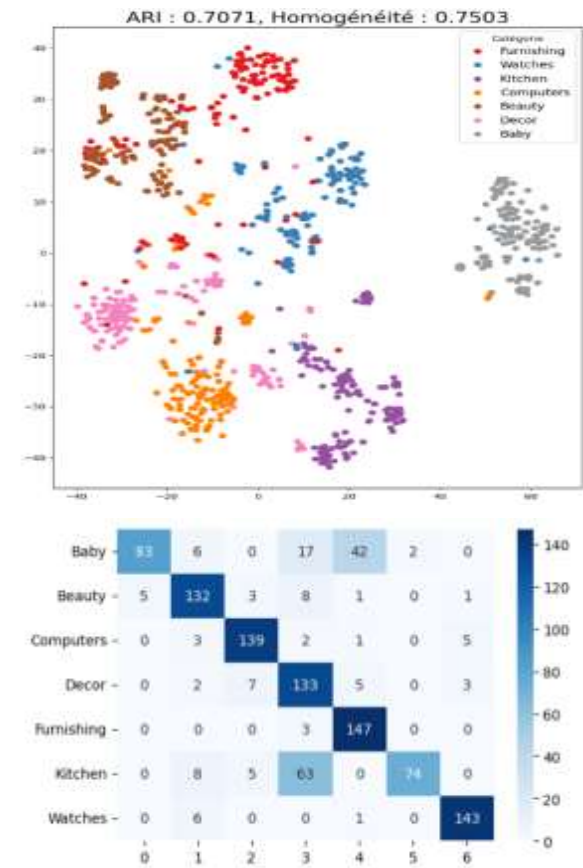
ACP + TSNE_BERT_PROD_ORIG



ARI: 0,52

Accuracy : 0,72

ACP + TSNE_USE_PROD_ORIG



ARI: 0,71

Accuracy : 0,85

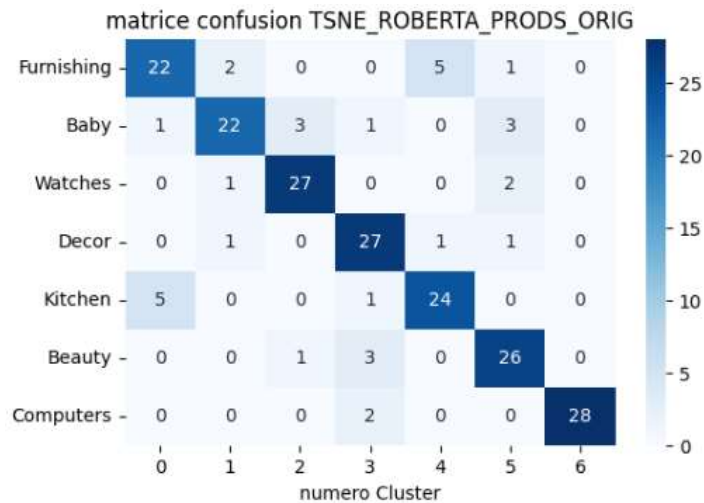


NLP – Classification Supervisée



ACP + TSNE_BERT_PRODS_ORIG

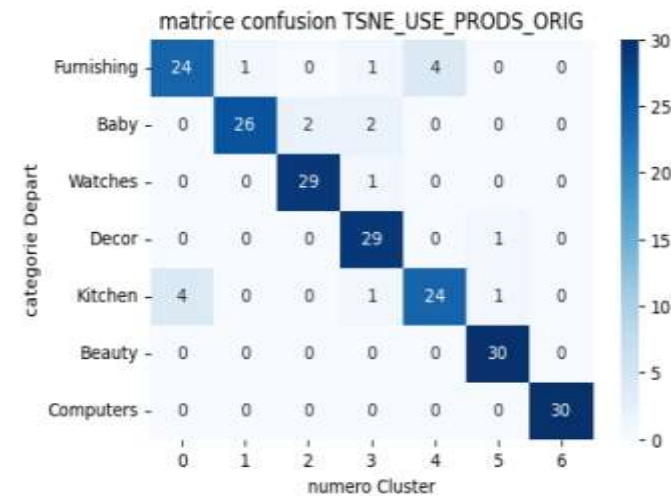
Accuracy de l'algorithmme etc : 0.838



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,84




ACP + TSNE_USE_PRODS_ORIG

Accuracy de l'algorithmme etc : 0.914



Accuracy (Train): 1
Accuracy (Test): 0,91



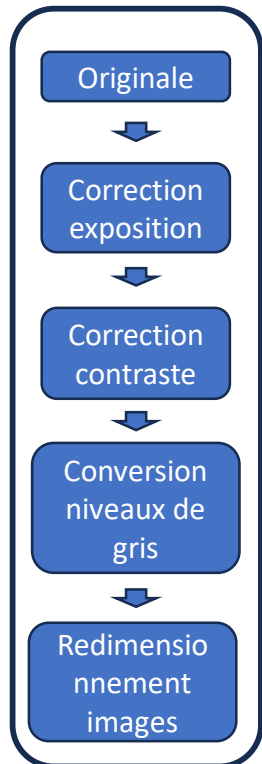
-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusions

Images - Processus



Pré-process

Données IMAGES



Originaux

Features extraction

Bag of Words
SIFT
ORB

Keras CNN Transfert
VGG16, VGG19
InceptionV3

Classification(ACP, TSNE)

Apprentissage Non
Supervisée KMeans



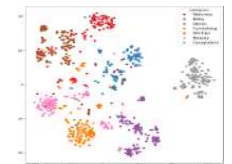
Apprentissage Supervisée

Evaluation

Evaluation **ARI**,
Accuracy



Interprétation
Cluster



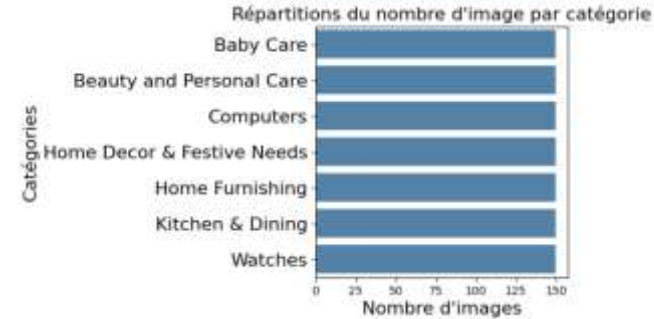
Images – Analyse exploratoire



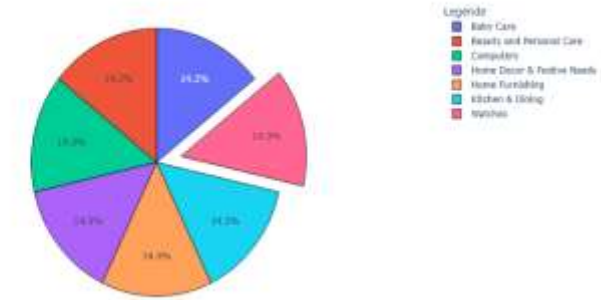
Exemples d'images



Nombre d'images par catégorie

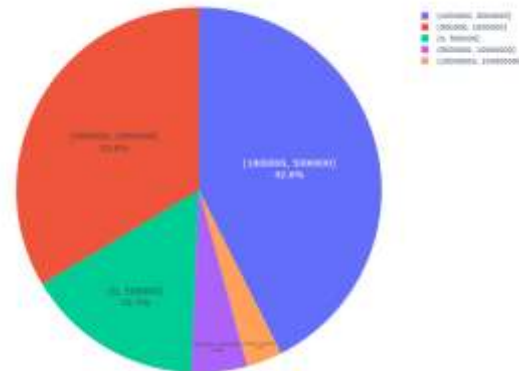


Répartition des images par Catégorie

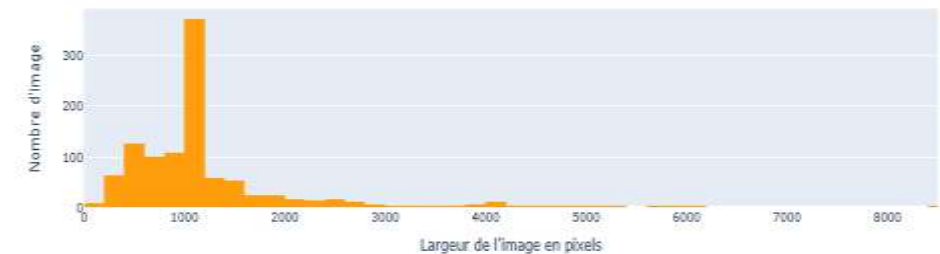


Taille des images

Répartition des tailles des images en pixel par plage



Distribution du nombre d'image par largeur des images en pixels





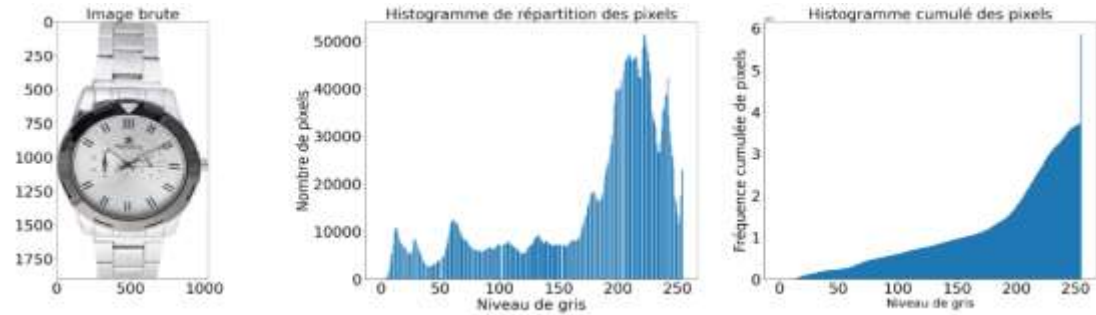
Traitement données images

IMAGES – METHODES CLASSIQUES

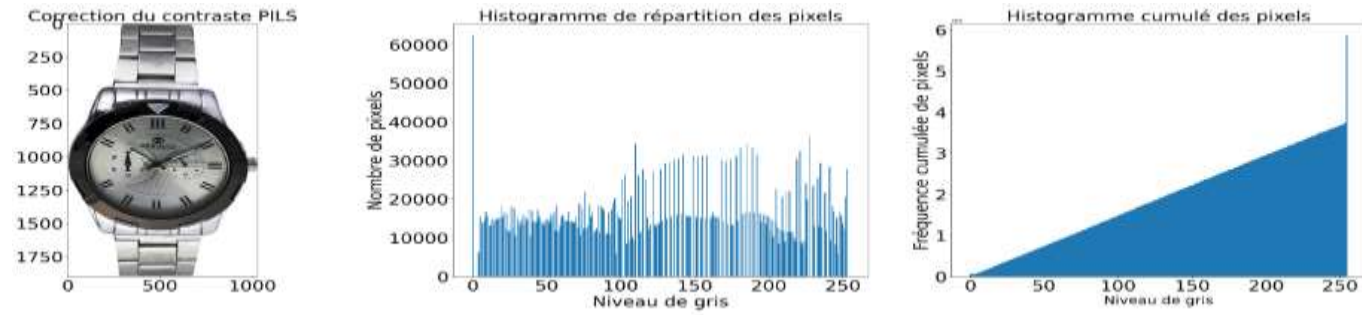
Images – Pré - traitement



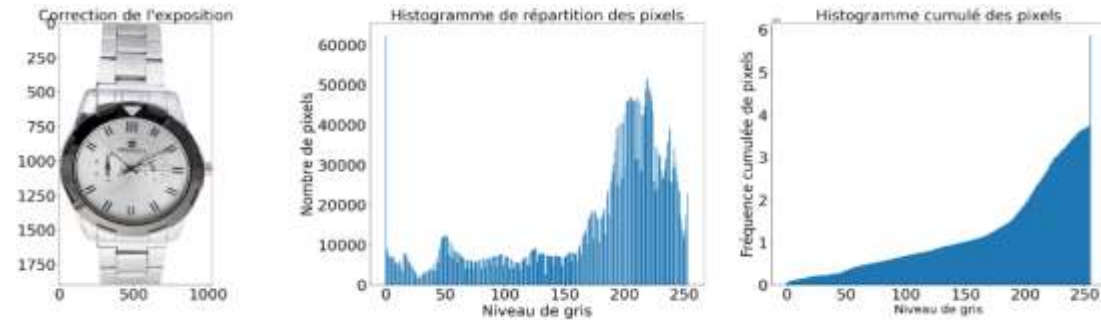
1 - Image originale



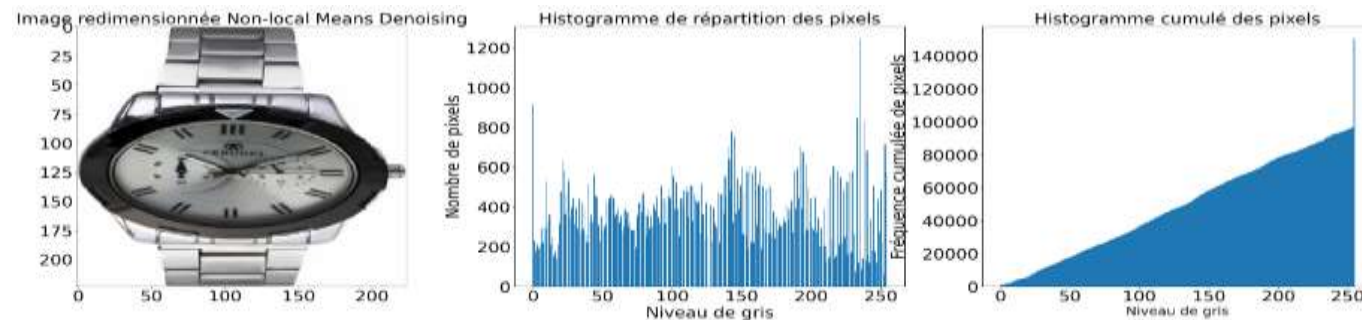
4 – Correction contraste (égalisation histogramme)



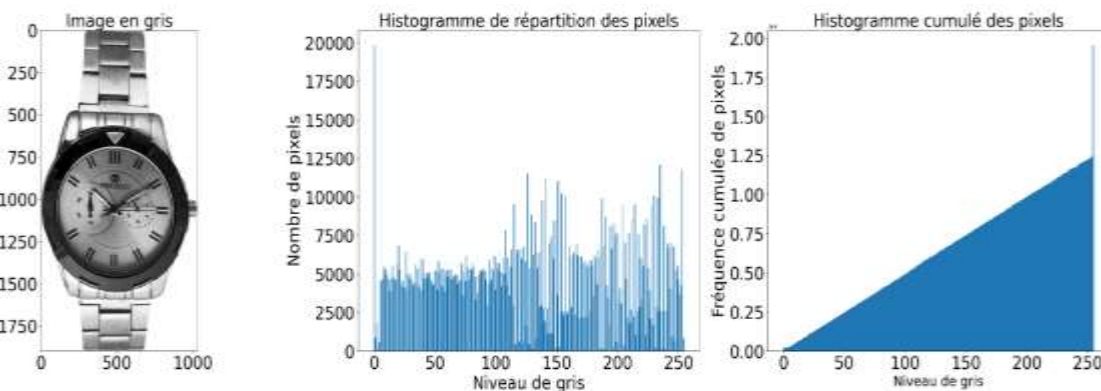
2 – Correction de l'exposition (étirement d'histogramme)



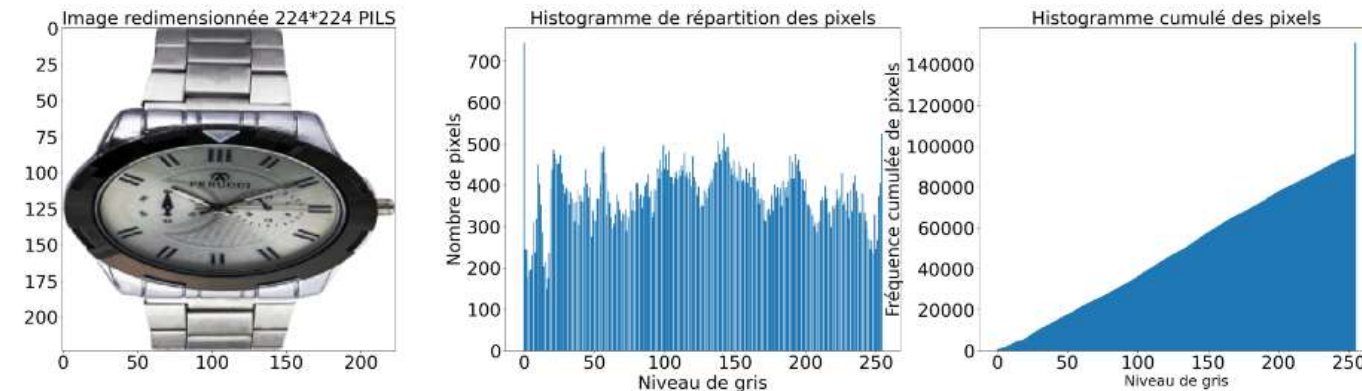
5 – Réduction de bruit (Algo Non-local Means Denoising)



3 – Conversion image en niveaux de gris



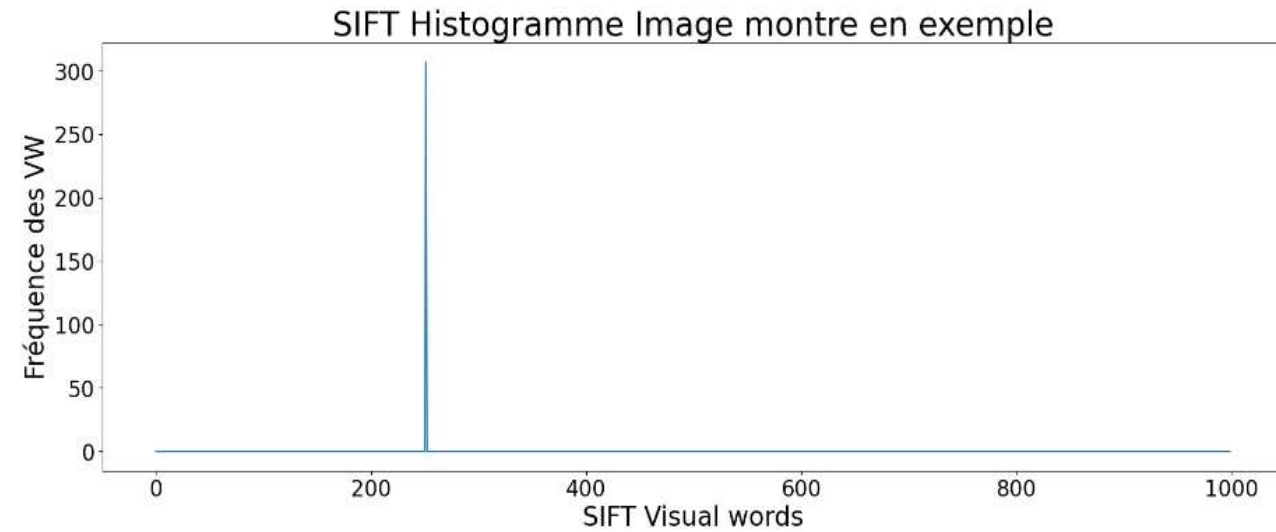
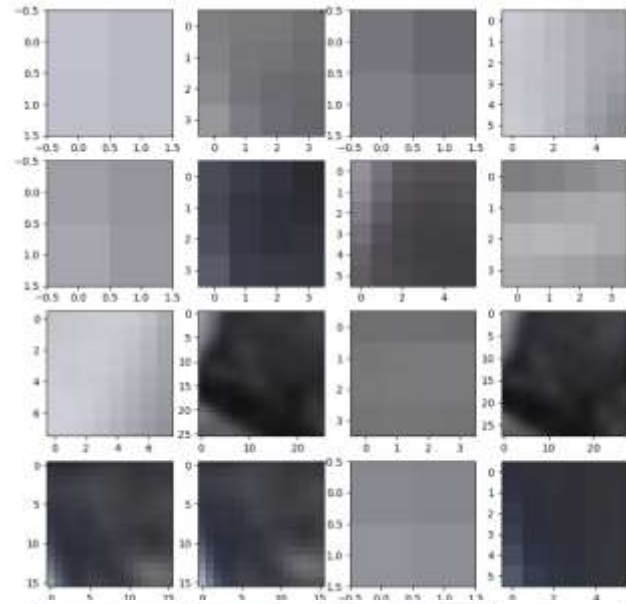
6 – Redimensionnement en 224*224



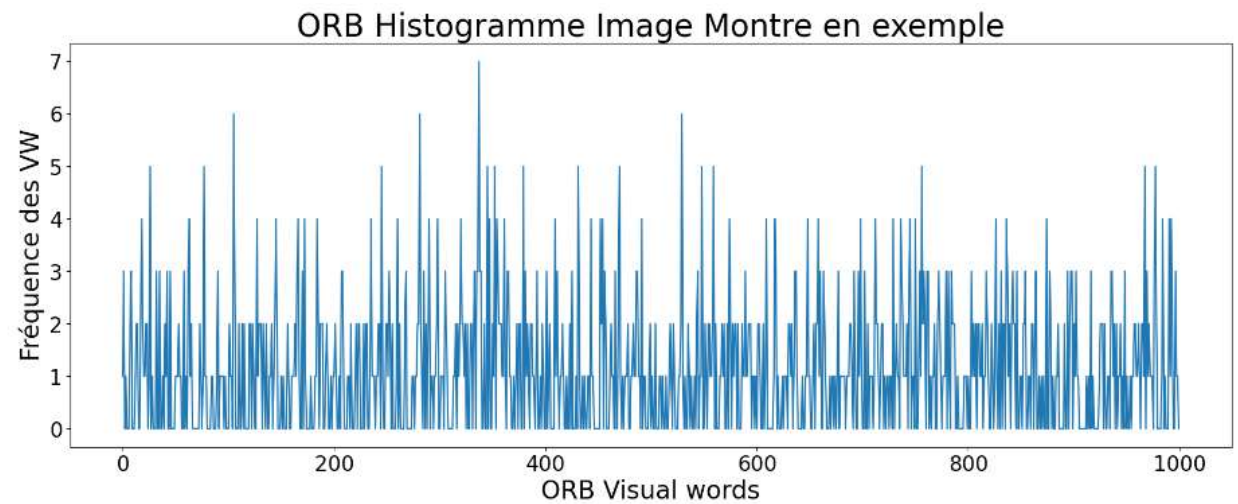
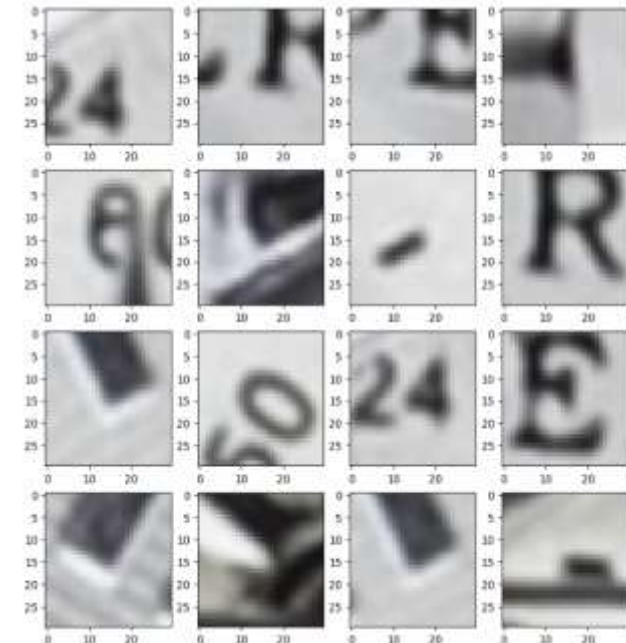
Images – SIFT & ORB Visual Words



SIFT



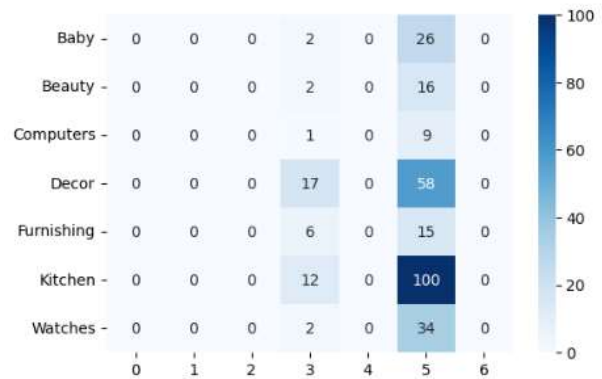
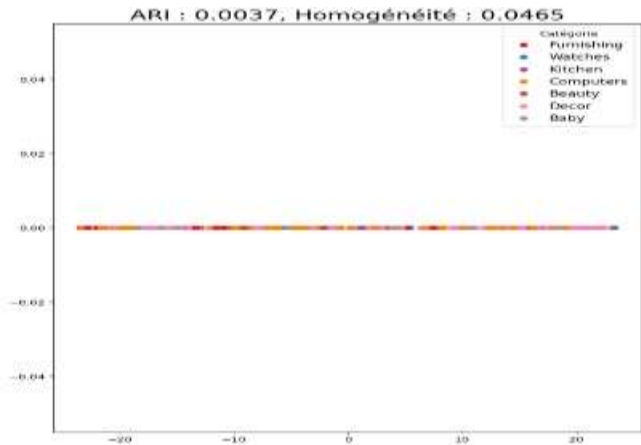
ORB



Images – Classification

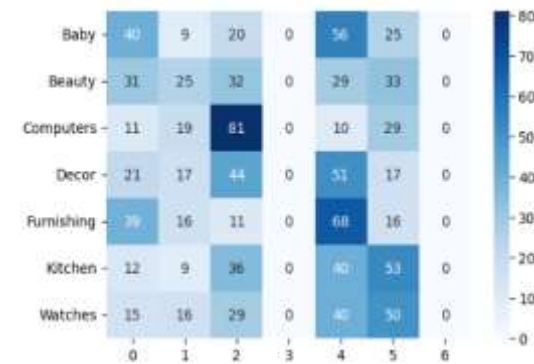
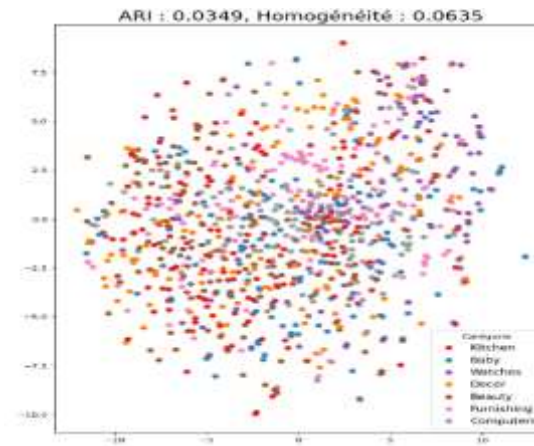


SIFT



ARI: 0,003
Accuracy: 0,39

ORB



ARI: 0,03
Accuracy: 0,25



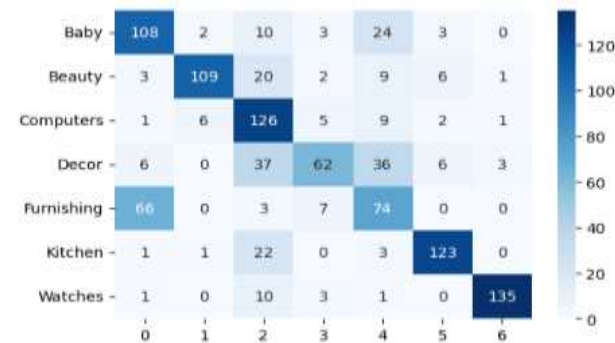
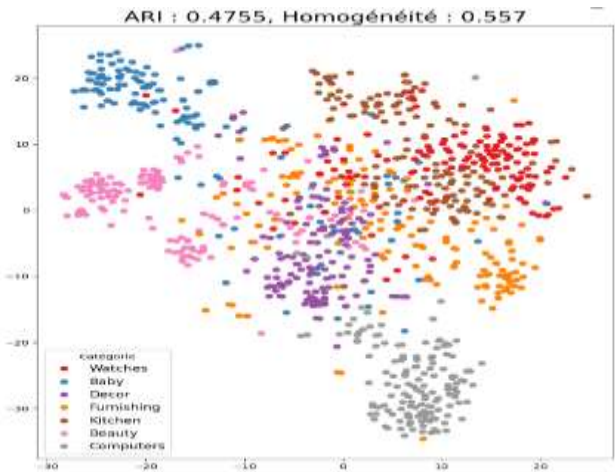
Traitement données images

IMAGES – CNN Transfert Learning

Images – Classification Non Supervisée KMeans

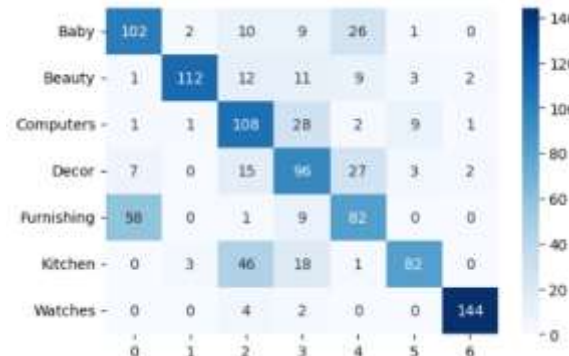
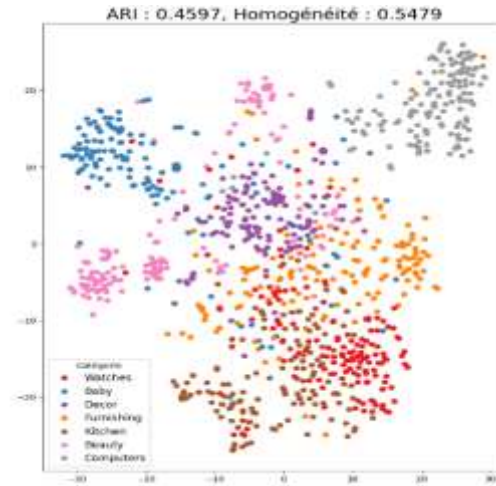


ACP + TSNE_VGG16



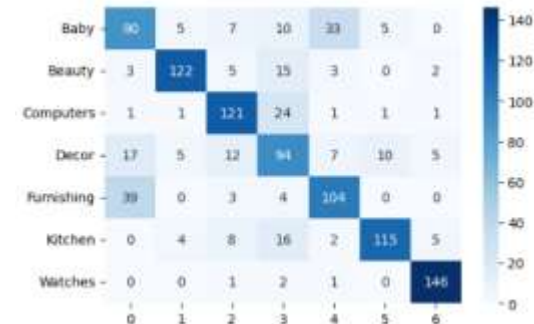
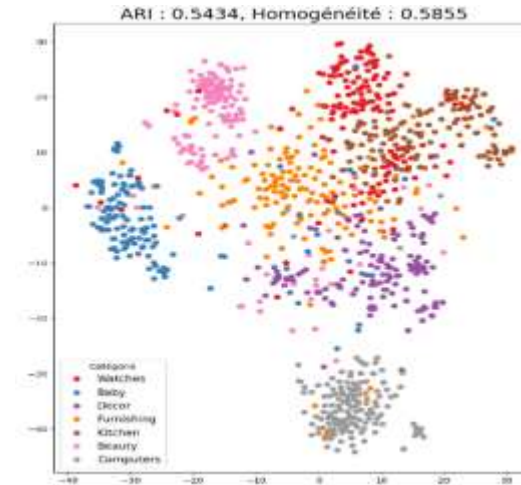
ARI: 0,47
Accuracy : 0,70

ACP + TSNE_VGG19



ARI: 0,46
Accuracy : 0,69

ACP + TSNE_INCEPTIONV3



ARI: 0,54
Accuracy : 0,75



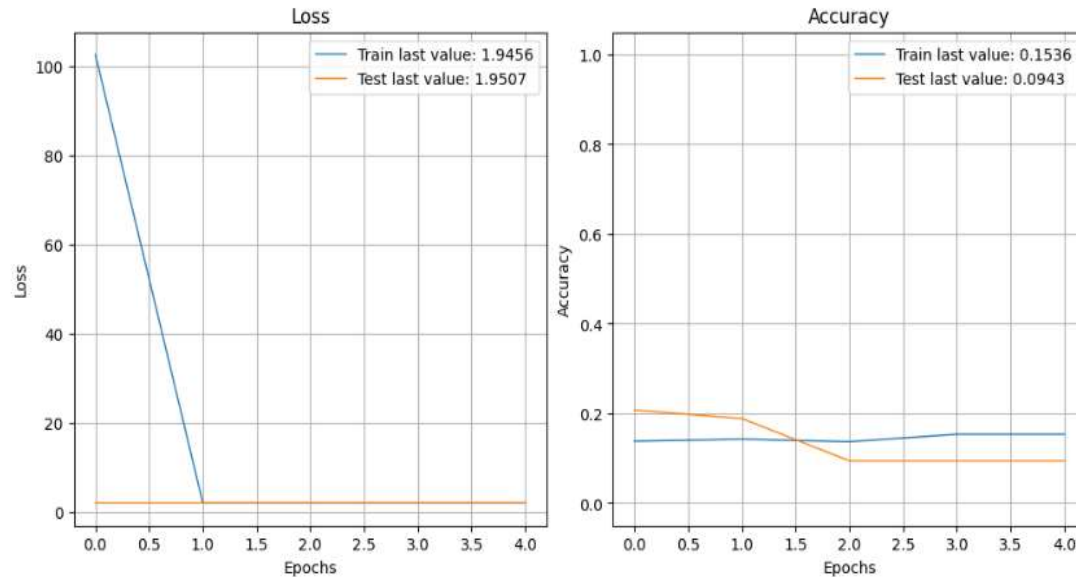
Images – Classification Supervisée



Approche Image Datagenerator avec data augmentation:

- Le principe de data augmentation consiste à effectuer des opérations modifiant l'aspect de l'image, sans pour autant en modifier la sémantique : par exemple, en diminuant la luminosité, en effectuant une rotation, etc...
- Cette méthode s'applique lorsque le jeu d'apprentissage est petit, voire inexistant. celui-ci va générer un échantillon d'images labelisées de taille suffisante afin d'alimenter un algorithme de type CNN (VGG16,...).

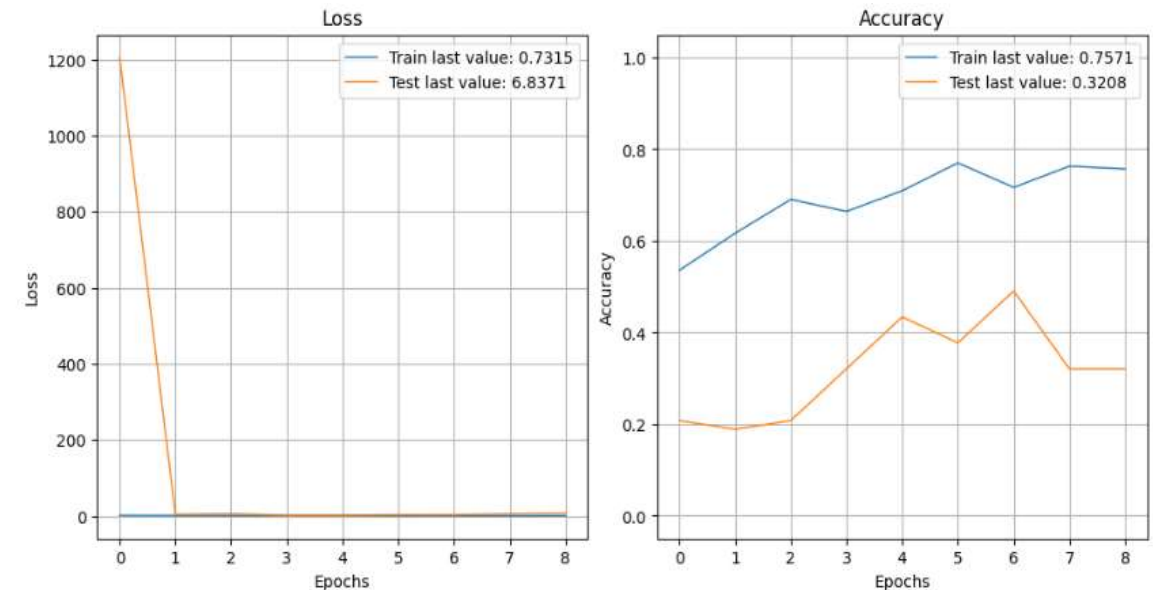
VGG19



Accuracy (Train): 0,15

Accuracy (Test): 0,09






INCEPTIONV3



Accuracy (Train): 0,76

Accuracy (Test): 0,32

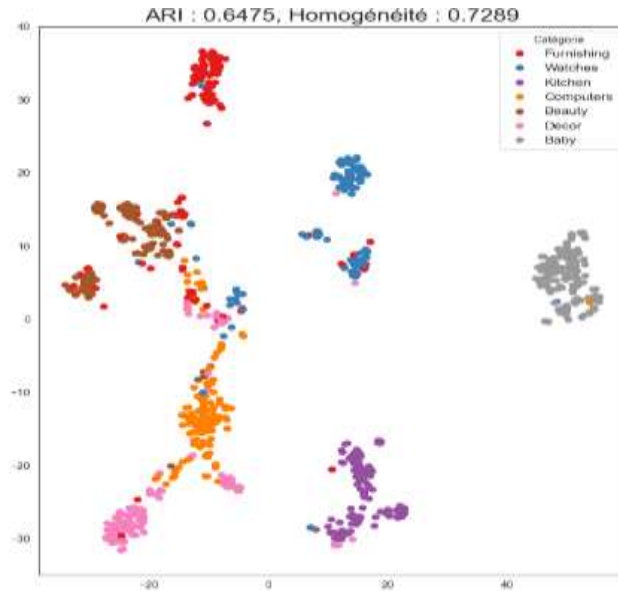


-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusions

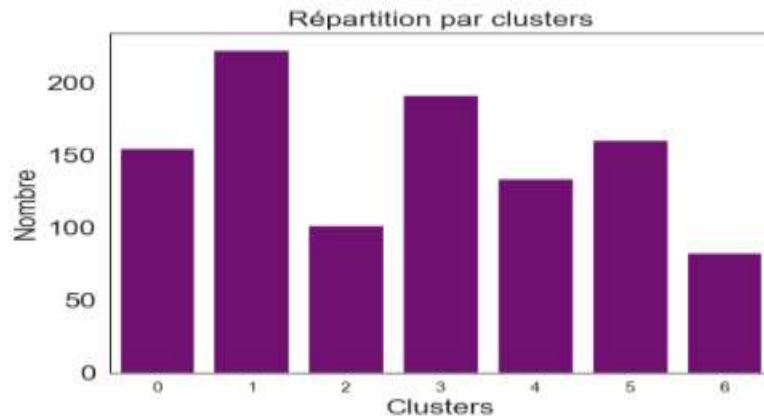
Combinaison USE 5 textes & INCEPTION V3 images








Use (version 5, textes, ARI=0.70, Accuracy=0.85) + **INCEPTIONV3** (Images, ARI=0.53, Accuracy=0.75)



Baby	82	6	1	7	52	2	0
Beauty	1	125	3	14	5	0	2
Computers	0	0	150	0	0	0	0
Decor	0	0	0	117	19	11	3
Furnishing	0	0	0	5	144	1	0
Kitchen	0	3	7	49	3	88	0
Watches	0	0	0	0	0	0	150
	0	1	2	3	4	5	6



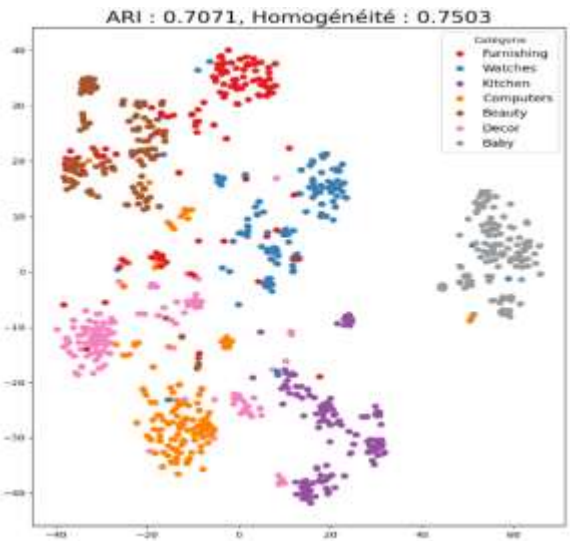
ARI: 0,65
Accuracy : 0,85

-  1 Contexte/Données
-  2 Traitement données textuelles
-  3 Traitement données images
-  4 Combinaison textes/images
-  5 Conclusion

Conclusion – Etude de faisabilité validée



Meilleur	Données textuelles	Données images	Combinaison textuelles + images
Apprentissage NON SUPERVISEE			
Modèle	USE 5	INCEPTIONV3	USE 5 + INCEPTIONV3
ARI	0,70	0,53	0,65
Accuracy	0,85	0,75	0,85



Apprentissage SUPERVISEE	
Modèle	USE 5
Accuracy(Train)	99,9 %
Accuracy(Test)	91 %

