Classifiez automatiquement des biens de consommation





Agenda

- 1 Contexte
- 2 Approche
- 3 Présentation des jeux de données
- 4 Analyse textuelle
- 5 Analyse des images
- 6 Prochaines étapes
- 7 Annexe: l'environnement technique

1) Contexte

Objectif

L'entreprise « Place de marché » souhaite lancer une market place e-commerce. Sur ce dernier, les vendeurs proposent des articles à vendre en postant une photo et une description.

Actuellement, l'affection d'une catégorie est effectuée manuellement par le vendeur donc sujette à erreur. Il devient nécessaire d'automatiser cette tâche.

Données mises à disposition

Jeu de données d'articles avec une photo et une description associée

Mission

Réalisation d'une première étude de faisabilité d'un moteur de classification basé sur une image et une description pour l'automatisation de la catégorie de l'article.

2) Approche



Présentation des jeux de données (Taille du jeu de données, Type de données, nombre de lignes, nombre de colonnes, données manquantes...)





Nettoyage des données (Récupération de la catégorie principales des produits, Capwords des noms de produits, suppression de la punctuation et des stopwords...), Bag of Words, TF-IDF, BERT-Embedding, Word2Vec, Doc2Vec.



3) Analyse des images

Nettoyage des images (Noir et Blanc, Suppression du bruit, Contraste, ...), SIFT, CNN









BDSEJT9UQWHDUBH4

	uniq_id	crawl_timestamp	product_url	product_name	product_category_tree	pid	retail_price
0	55b85ea15a1536d46b7190ad6fff8ce7	2016-04-30 03:22:56 +0000	http://www.flipkart.com/elegance- polyester-mul	Elegance Polyester Multicolor Abstract Eyelet 	["Home Furnishing >> Curtains & Accessories >>	CRNEG7BKMFFYHQ8Z	1899.0
1	7b72c92c2f6c40268628ec5f14c6d590	2016-04-30 03:22:56 +0000	http://www.flipkart.com/sathiyas- cotton-bath-t	Sathiyas Cotton Bath Towel	["Baby Care >> Baby Bath & Skin >> Baby Bath T	BTWEGFZHGBXPHZUH	600.0
2	64d5d4a258243731dc7bbb1eef49ad74	2016-04-30 03:22:56 +0000	http://www.flipkart.com/eurospa- cotton-terry-f	Eurospa Cotton Terry Face Towel Set	["Baby Care >> Baby Bath & Skin >> Baby Bath T	BTWEG6SHXTDB2A2Y	NaN
				SANTOSH			

Extrait du jeu de données

roval-fashion-...

http://www.flipkart.com/santosh-

2016-06-20

08:49:52 +0000

d4684dcdc759dd9cdf41504698d737d8

ROYAL

FASHION

["Home Furnishing >>

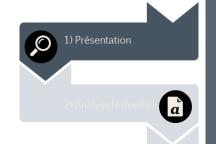
Bed Linen >>



2699.0

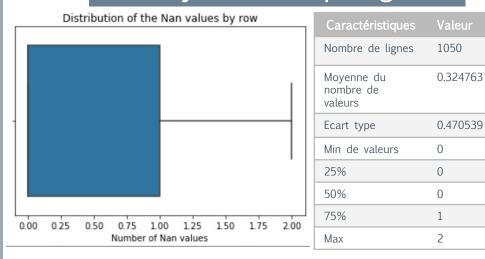




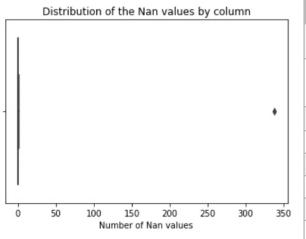




Analyse des Nan par ligne



Analyse des Nan par colonne

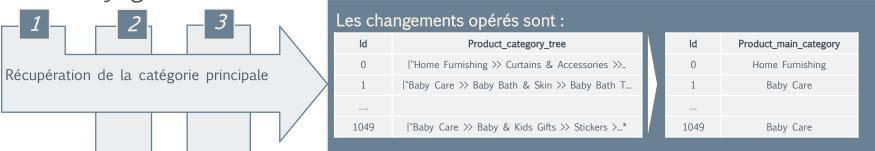


Caractéristiques	Valeur
Nombre de colonnes	15
Moyenne du nombre de valeurs	22.733333
Ecart type	87.216862
Min de valeurs	0
25%	0
50%	0
75%	0.5
Max	338

Le jeu de données fournit est bien complété. Aucune complétude de données n'est necessaire pour faire du Machine Learning.



Nettoyage des données



Récupération de la marque dans le champs Description

Le nom de la marque est extraite du champ descrption :										
ld	Description	\	ld	F						
0	Key Features of Elegance Polyester Multicolor	N	0							
1	Specifications of Sathiyas Cotton Bath Towel (.		1							
		I/								
1049	Buy Uberlyfe Large Vinyl Sticker for Rs.595 on		1049							

4000 Pt					
ld	Revamped_brand				
0	Elegance				
1 Sathiyas					
1049	Uberlyfe				

Nettoyage sur les specifications d'un

produit (Suppression des clés valeurs, suppression de la ponctuation, suppression des stopwords, lemmatization)

ld	Product_speciifications
0	$\label{lem:condition} \begin{tabular}{ll} \b$
1	{"product_specification"=>[{"key"=>"Machine Wa
1049	{"product_specification"=>[{"key"=>"Sales Pack

Les changements suivants sont opérés :

ld	Clean_Product_speciifications
0	[brand, elegance, designed, door, type, eyelet
1	[machine, washable, material, cotton, design,
1049	[sale, package, sticker, brand, uberlyfe, type



Nettoyage des données - exemple

1) Données avant nettoyage



	1/0	offices availt fictioyage	
Ī	ld	Description	Product_specifications
	0	Key Features of Elegance Polyester Multicolor Abstract Eyelet Doo Curtain Floral Curtain, Elegance Polyester Multicolor Abstract Eyelet D Curtain (213 cm in Height, Pack of 2) Price: Rs. 899 This curtain enhances the look of the interiors. This curtain is made from 100% of quality polyester fabric. It features an eyelet style stitch with Metal Rimakes the room environment romantic and loving. This curtain is arwinkle and anti shrinkage and have elegant apparance. Give your how a bright and modernistic appeal with these designs. The surreal attention is sure to steal hearts. These contemporary eyelet and value curtains slide smoothly so when you draw them apart first thing in morning to welcome the bright sun rays you want to wish good mor to the whole world and when you draw them close in the evening, create the most special moments of joyous beauty given by the soothing prints. Bring home the elegant curtain that softly filters ligh your room so that you get the right amount of sunlight., Specification Elegance Polyester Multicolor Abstract Eyelet Door Curtain (213 cm Height, Pack of 2) General Brand Elegance Designed For Door Typ Eyelet Model Name Abstract Polyester Door Curtain Set Of 2 Model Duster 25 Color Multicolor Dimensions Length 213 cm In the Box Nun of Contents in Sales Package Pack of 2 Sales Package 2 Curtains B & Design Material Polyester	"("key"=>"Model Name", "value"=>"Abstract Polyester Door Curtain Set Of 2"), {"key"=>"Model ID", "value"=>"Duster25"), {"key"=>"Color", "value"=>"Model Name", "value"=>"Color", "value"=>"Duster25"), {"key"=>"Color", "value"=>"Multicolor"), {"key"=>"Length", "value"=>"213 cm"), {"key"=>"Number of Contents in Sales Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Sales Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Duster25", {"key"=>"Duster25", {"key"=>"Sales Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Sales Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Sales Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Duster25", {"key"=>"Duster25", {"key"=>"Package", "value"=>"Pack of 2"), {"key"=>"Duster25", {"key"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Package", "value"=>"Bath Towel (3 Bath Towel

2) Données après nettoyage

ld	clean_concat
0	elegance brand elegance designed door type eyelet model name abstract polyester door curtain model duster color multicolor length number content sale package pack sale package curtain material polyester feature elegance polyester multicolor abstract eyelet door curtain height pack price curtain enhances look interiorsthis curtain made high quality polyester fabricit feature eyelet style stitch metal ringit make room environment romantic lovingthis curtain wrinkle anti shrinkage elegant apparancegive home bright modernistic appeal design surreal attention sure steal heart contemporary eyelet valance curtain slide smoothly draw apart first thing morning welcome bright want wish good morning whole world draw close evening create special moment joyous beauty given soothing print bring home elegant curtain softly filter light room right amount sunlightspecifications elegance polyester multicolor abstract eyelet door curtain height pack general brand elegance designed door type eyelet model name abstract polyester door curtain model duster color multicolor dimension length number content sale package curtain body design material polyester



Bag of words - Résultats bruts

Principe: chaque mot est compté



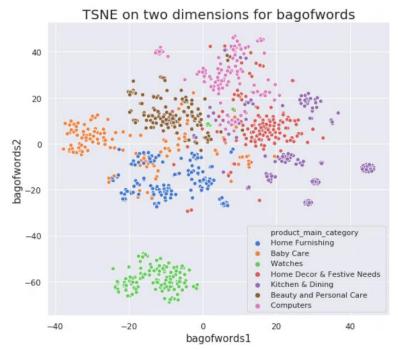
	aapno	aari	aarika	abgn	abil	abklgrngrngrn	abklplplpnk	abkipipnkpnk	abl	abod	abras	abroad	absolut	absorb	abstract	abstrct	accent	acce
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	5	0	0	
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
3.000	***		***			(****)					***		300	***	***			
1045	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1046	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1047	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1048	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1049	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	

1050 rows × 4701 columns

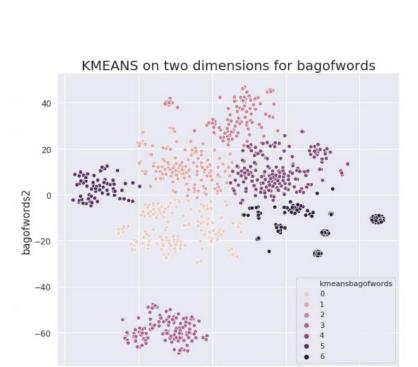
Bag of words

Bag of words - Présentation graphique des résultats

silhouette_score 0.2747385
calinski harabasz score 671.758499071198



Etape 1 : Application d'une TSNE à 2 dimensions sur le résultat du bag of words afin de pouvoir afficher les résultats par catégorie



Etape 2 : Application d'un KMEANS sur le résultat de la TSNE afin de verifier visuellement si la formation des clusters est la même que pour les categories de produits

bagofwords1







TF-IDF- Résultats bruts

Principe : diminution des termes souvent employés et augmentation des termes peu utilisés

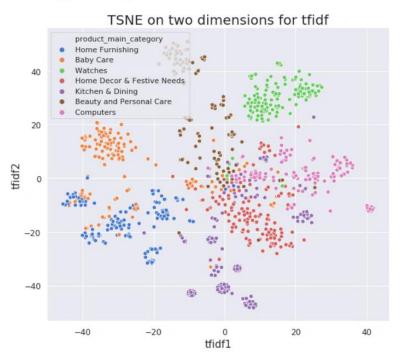
	aapno	aari	aarika	abgn	abil	abklgrngrngrn	abklplplpnk	abklplpnkpnk	abl	abod	abras	abroad	absolut	absorb	abstract	abstrct	accent	a
0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.031646	0.0	0.0	
1	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
2	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.006135	0.000000	0.0	0.0	
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
4	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
1045	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
1046	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
1047	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
1048	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
1049	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.0	0.0	

1050 rows × 4701 columns

TF-IDF

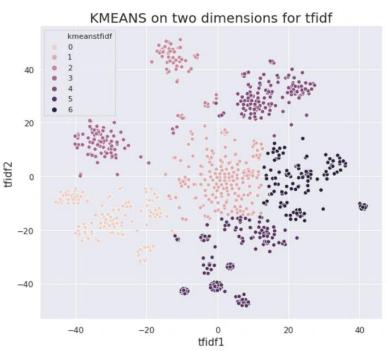
TD-IDF- Présentation graphique des résultats

silhouette_score 0.24846697
calinski harabasz score 514.0654570715894



Etape 1 : Application d'une TSNE à 2 dimensions sur le résultat du TFIDF afin de pouvoir afficher les résultats par catégorie

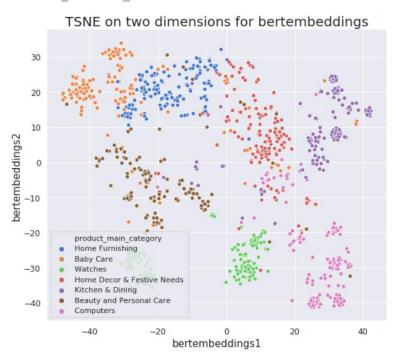


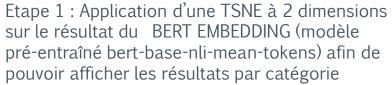


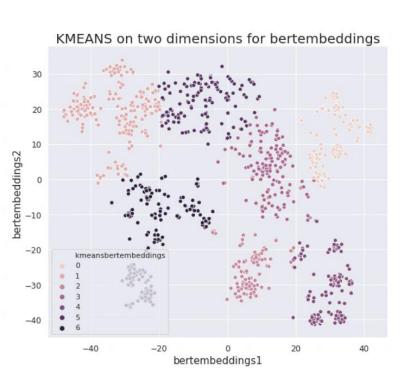
Etape 2 : Application d'un KMEANS sur le résultat de la TSNE afin de verifier visuellement si la formation des clusters est la même que pour les categories de produits

BERT-EMBEDDING- Présentation graphique des résultats

silhouette_score 0.25909725
calinski harabasz score 525.3380042616367





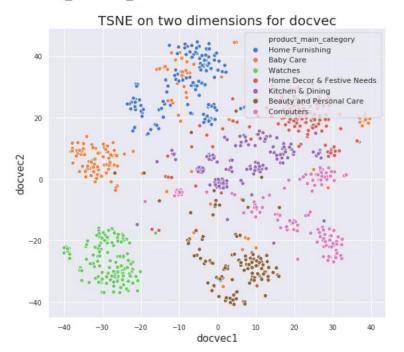


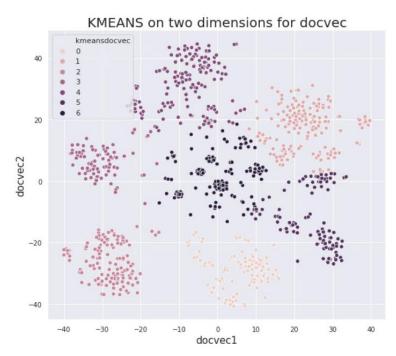
Etape 2 : Application d'un KMEANS sur le résultat de la TSNE afin de verifier visuellement si la formation des clusters est la même que pour les categories de produits



DOC2VEC- Présentation graphique des résultats

silhouette_score 0.32153472
calinski_harabasz_score 513.9459778352266





Etape 1 : Application d'une TSNE à 2 dimensions sur le résultat du DOC2VEC qui a été entrainé sur le jeu de données afin de pouvoir afficher les résultats par catégorie

Etape 2 : Application d'un KMEANS sur le résultat de la TSNE afin de verifier visuellement si la formation des clusters est la même que pour les categories de produits





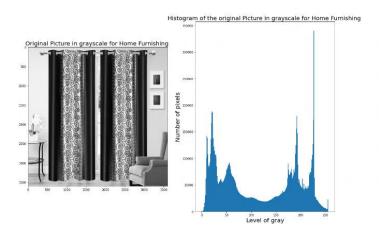
Nettoyage des images



1

Passage en noir et blanc

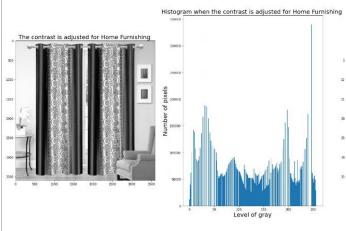
La luminosité d'un point fournit l'essential de l'information utile. La couleur n'apporte pas grand chose.



2

Ajustement du contraste

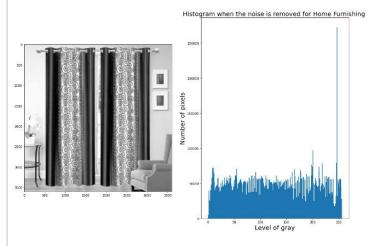
Le contraste est ajusté afin que la distribution des niveaux de gris soit plus uniforme



3

Elimination du bruit

Suppression des "grains" superflus permettant d'améliorer la qualité d'une photo







Sélection de l'algorithme



Sur base de l'étude Image Matching Using SIFT, SURF, and ORB: Performance Comparison for Distorted Images : https://arxiv.org/ftp/arxiv/papers/1710/1710.02726.pdf

Domain	Criteria	SIFT	SURF	ORB
Varying Intensity	Time	Ø	0	Ø
varying intensity	Match Rate	Ø	Ø	
Rotated Image	Time	Ø	0	Ø
Rotated Illiage	Match Rate	Ø	9	
Cooled Image	Time	Ø	0	Ø
Scaled Image	Match Rate	•		Ø
Chearad Imaga	Time	Ø	0	Ø
Sheared Image	Match Rate	Ø	9	
		`'		

Légende :







Choix



Démarche SIFT



3. Résultats

3.1 Réduction à deux dimensions Application d'une TSNE

3.2 Prédiction de la classe pour les images de tests via KNN

3.3 Calcul de l'accuracy

1. Préparation

1.1 Séparation Train / Test

Pour chaque catégorie :

Train: 150 imagesTest: 50 images

1.2 Redimensionnement des images

Pour chaque catégorie :

- · Conservation du rapport hauteur / largeur
- Dimension maximale 250 pixels

2. Extraction des features

2.1 Extraction

Pour chaque image extraction de toutes les features

2.2 Limitation à 150 points centraux par feature

Application d'un KMEANS sur chaque feature



Image originale



Image nettoyée

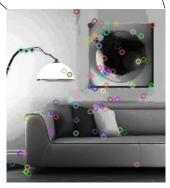


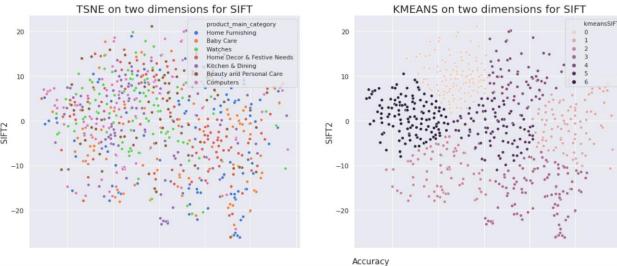
Image avec les features

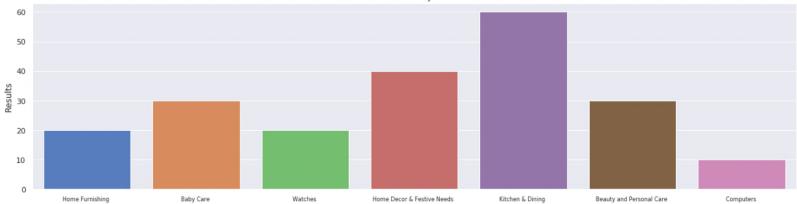




Résultats SIFT

silhouette_score -0.10500022 calinski_harabasz_score 15.487172863023705





Category





Démarche CNN avec Transfer Learning

1. Préparation

1.1 Séparation Train / Test / Validation

Pour chaque catégorie :

- Train: 80 imagesTest: 50 images
- Validation : 20 images

1.2 Redimensionnement des images en 224 x 224

2. Entraînement du modèle

2.1 Modèle

MobileNetV2 est choisi car il est le plus petit en taille et offre une accuracy de 70%.
L'hyperparamètre alpha est à 0.35
Pour le Transfer Learning, l'approche "fine-tuning partielle a été choisie (**Ēntraînement du classifieur et des couches basses**),

2.2 Optimizer

Adam est choisi car :

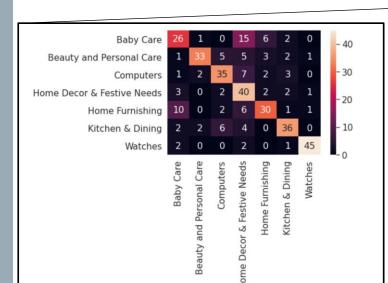
- · Peu gourmand en mémoire
- Tuning des hyperparamètres simplifié
 L'hyperparamètre learning rate est à 0.0001

3. Résultat

3.1 Accuracy sur le jeu de tests de train et validation

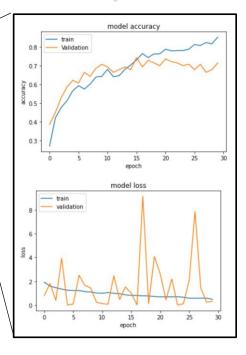
3.2 Accuracy sur le jeu de tests après entrainement : 0.894285

3.3 Matrice de confusion et classification report



	Precision	Recall	F1-score	Support
Baby Care	0.58	0.52	0.55	50
Beauty and Personal Care	0.87	0.66	0.75	50
Computers	0.70	0.70	0.70	50
Home Décor & Festive Needs	0.51	0.80	0.62	50
Home Furnishing	0.70	0.60	0.65	50
Kitchen & Dining	0.77	0.72	0.74	50
Watches	0.94	0.90	0.92	50
Accuracy			0.70	350
Macro avg	0.72	0.70	0.70	350
Weighted avg	0.72	0.70	0.70	350

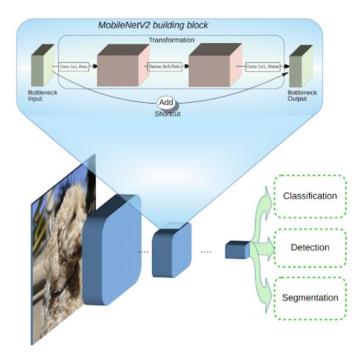


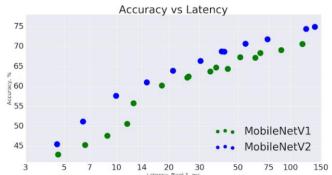


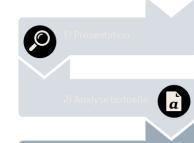


MobileNetV2

Xception 88 MB 0.790 0.945 22,910,480 VGG16 528 MB 0.713 0.901 138,357,544 VGG19 549 MB 0.713 0.900 143,667,240 ResNet50 98 MB 0.749 0.921 25,636,712 ResNet101 171 MB 0.764 0.928 44,707,176 ResNet152 232 MB 0.766 0.931 60,419,944 ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.762 0.932 14,307,880 Dense	126 23 26 -
VGG19 549 MB 0.713 0.900 143,667,240 ResNet50 98 MB 0.749 0.921 25,636,712 ResNet101 171 MB 0.764 0.928 44,707,176 ResNet152 232 MB 0.766 0.931 60,419,944 ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 <td< td=""><td></td></td<>	
ResNet50 98 MB 0.749 0.921 25,636,712 ResNet101 171 MB 0.764 0.928 44,707,176 ResNet152 232 MB 0.766 0.931 60,419,944 ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716	26
ResNet101 171 MB 0.764 0.928 44,707,176 ResNet152 232 MB 0.766 0.931 60,419,944 ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818	-
ResNet152 232 MB 0.766 0.931 60,419,944 ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	-
ResNet50V2 98 MB 0.760 0.930 25,613,800 ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	_
ResNet101V2 171 MB 0.772 0.938 44,675,560 ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	
ResNet152V2 232 MB 0.780 0.942 60,380,648 InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	-
InceptionV3 92 MB 0.779 0.937 23,851,784 InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	-
InceptionResNetV2 215 MB 0.803 0.953 55,873,736 MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	-
MobileNet 16 MB 0.704 0.895 4,253,864 MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	159
MobileNetV2 14 MB 0.713 0.901 3,538,984 DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	572
DenseNet121 33 MB 0.750 0.923 8,062,504 DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	88
DenseNet169 57 MB 0.762 0.932 14,307,880 DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	88
DenseNet201 80 MB 0.773 0.936 20,242,984 NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	121
NASNetMobile 23 MB 0.744 0.919 5,326,716 NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - 5,330,571	169
NASNetLarge 343 MB 0.825 0.960 88,949,818 EfficientNetB0 29 MB - - - 5,330,571	201
EfficientNetB0 29 MB 5,330,571	-
	-
EfficientNetB1 31 MB 7 856 239	-
7,050,255	-
EfficientNetB2 36 MB 9,177,569	-
EfficientNetB3 48 MB 12,320,535	-
EfficientNetB4 75 MB 19,466,823	-
EfficientNetB5 118 MB 30,562,527	-
EfficientNetB6 166 MB 43,265,143	-
EfficientNetB7 256 MB 66,658,687	-











Exemples d'erreurs detectées



Catégorie réelle	Baby Care
Catégorie détectée	Home Decor & Festive Needs



Catégorie réelle	Beauty & Personal Care
Catégorie détectée	Computers





Catégorie réelle	Computers
Catégorie détectée	Home Decor & Festive Needs



Catégorie réelle	Home Furnishing
Catégorie détectée	Baby Care



Catégorie réelle	Kitchen & Dining
Catégorie détectée	Computers



Catégorie réelle	Watches
Catégorie détectée	Baby Care



6) Prochaines étapes



Initialisation

Mise en place d'une analyse textuelle basée sur Bag of Words dans un premier temps.

Demande de validation par l'utilisateur de la bonne catégorie

2 Amélioration de l'approche textuelle

Remplacement de l'approche Bag of words avec une approche BERTEmbedding qui donne les meilleurs résultats actuellement selon paperswithcode

3 Ajout de la partie image

Ajout d'une approche CNN avec Transfer Learning pour compléter en utilisant le modèle Xception. Pour la catégorie proposée, l'image et le texte ont le même poids

4 Stabilisation

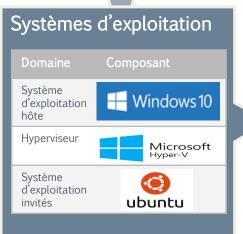
Mise à jour des algorithmes sur base des données saisies par les utilisateurs de manière périodique

Mise à jour du poids Image/Texte en fonction des taux d'erreur détectés.



7) Environnement technique





Librairies	
Librairies	Version
Python	3.7.4.final
Numpy	1.18.1
Panda	1.0.1
Seaborn	0.10.0
CSV	1.0.0
Sklearn	0.22.1
Nltk	3.5
OpenCV	3.4.2
Keras	2.2.4-tf
Image	7.2.0
Gensim	3.8.3

